

#### SEGUIMIENTO DE LA DIVERSIDAD BIOLÓGICA

#### Modelos matriciales

José Jiménez García-Herrera (IREC-CSIC)

Universidad de Castilla-La Mancha

Repetid al menos uno de los dos los análisis que ejecuto aquí, cambiando cada uno de vosotros con valores diferentes los valores de supervivencia (s0, s1 y s2), y pegad los resultados en un procesador de texto (valores de s0, s1 y s2 seleccionados, resultados numéricos y gráficos) y enviádmelo -quien lo haga- por e-mail a Jose. Jimenez@csic.es.

## 1. Buho moteado del Norte

Este es un ejemplo de modelo matricial estructurado en tres estados, basado en un caso real: Strix occidentalis caurina.



Primero vamos a crear la matriz de proyección. Se trata de una especie con tres estados: juvenil (primer año), subadulto (segundo) y adulto (tres o más). Vamos a utilizar los ratios vitales adoptados por Lande (1988). La supervivencia desde juvenil es del 10.8 %, de subadulto, del 71 % y de adulto, del 94.2 %. La fecundidad es aquí 0 para subadultos y 0.48 para adultos. A continuación vamos a estudiar las características de la dinámica poblacional.



Vamos a ver tres aproximaciones para los cálculos: análisis de trayectorias, de valores propios mediante matrices, o mediante el paquete *popbio* (Stubben & Milligan, 2007).

#### Matriz de proyección

La matriz de proyección se hace combinando los parámetros reproductivos para inferir como evoluciona la población. Mi consejo es crear primero las expresiones de dependencia entre estados, y luego hacer las matrices.

 $f_1 = 0,000 \# \text{productividad subadulta}$ 

 $f_2 = 0.480 \# \text{productividad adulta}$ 

 $s_0 = 0.108 \# \text{supervivencia juvenil}$ 

 $s_1 = 0.710 \#$ supervivencia subadulta

 $s_2 = 0.940 \#$ supervivencia adulta

Así, el número de crías que vamos a tener el año t+1 suponiendo un sex ratio 1:1 depende de la reproducción del año en curso t, de la supervivencia de los adultos y de su fecundidad, ya que aquí no interviene ninguna otra clase de edad (los subadultos no se reproducen):

$$N_{1,t+1} = s_2 * f_2 * \frac{1}{2} * N_{3,t}$$

El número de subadultos depende sólo del número de animales que han nacido el año anterior (juveniles) y de su supervivencia:

$$N_{2,t+1} = s_0 * N_{1,t}$$

El número de adultos depende del número de animales que pasan desde a ser adultos (desde subadultos) y de su supervivencia  $(s_1)$ , y tambión de los adultos que ya había antes y de su superviencia  $(s_2)$ :

$$N_{3,t+1} = s_1 * N_{2,t} + s_2 * N_{3,t}$$

Y esto, en forma matricial, es:

$$\begin{bmatrix} N_{1,t+1} \\ N_{2,t+1} \\ N_{3,t+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & s_0 * f_2 * \frac{1}{2} \\ s_0 & 0 & 0 \\ 0 & s_1 & s_2 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} N_{1,t} \\ N_{2,t} \\ N_{3,t} \end{bmatrix}$$

Vamos a desarrollarlo en R:

> library(popbio)

> library(diagram)



```
> vr <- list(s0=0.108, s1=0.71, s2=0.942, f2=0.48)
> stages <- c("juvenil", "subadulto", "adulto")</pre>
> post <- expression( matrix2(c(</pre>
                0,
                          0,
                                    s2*f2*0.5,
                s0,
+
                          0,
                                    0,
                0,
                          s1,
                                   s2), stages))
> A <- eval(post, vr)</pre>
Veamos la matriz:
> A
          juvenil subadulto adulto
juvenil
            0.000
                         0.00 0.22608
subadulto
            0.108
                         0.00 0.00000
adulto
            0.000
                         0.71 0.94200
```

#### Ciclo vital

Antes de seguir vamos a visualizar el ciclo vital de la especie:

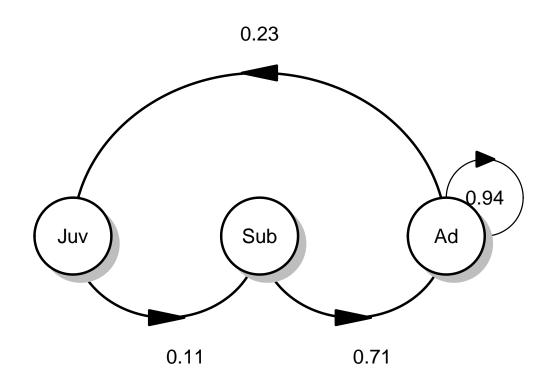


Figura 1: Ciclo vital

#### Proyección poblacional

> years <- 0:50

Fijamos los valores de abundancia inicial y preparamos para hacer una proyección a 50 años:

```
> nYears <- length(years)
> n <- matrix(NA, nYears, 3)
> n[1,] <- c(100, 50, 25)  ## Abundancia inicial
Hacemos la proyección y lo visualizamos:
> for(t in 2:nYears) {
+  n[t,] <- A %*% n[t-1,]  ## Multiplicación de matrices
+ }
> matplot(years, n, type="o", pch=16, xlab="Tiempo", ylab="Abundancia")
```



```
> legend(35, 100, c("Juvenil", "Subadulto", "Adulto"),
+ bty='n', col=1:3, pch=16, lty=1)
```

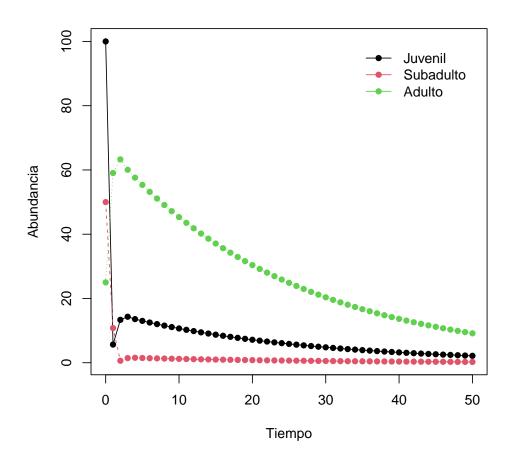


Figura 2: Proyección poblacional a 50 años

#### Distribución estable de edades

Con el tiempo, las diferentes clases de edad se estabilizan. Obtenemos con esta proyección la distribución estable de estados (o edades).



```
> N < -rowSums(n) ## Abundancia total cada año
> c < -rowN
> matplot(years, c, type="o", pch=16, ylim=c(0, 1), xlab="Tiempo", ylab="Proporción de cada clase de edad")
> legend(35, 1, c("Juvenil", "Subadulto", "Adulto"), ty='n', col=1:3, pch=16, lty=1)
```

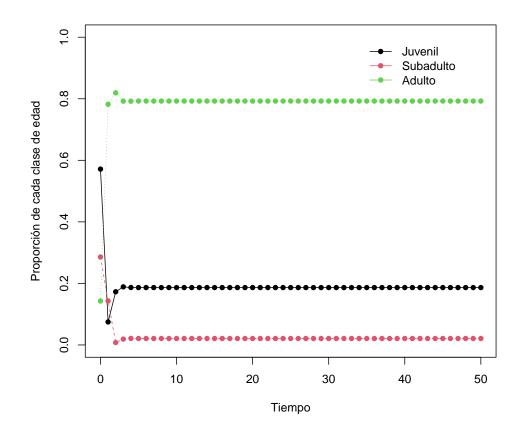


Figura 3: Distribución estable de edades

```
> SAD.proj <- c[nYears,]
> SAD.proj
[1] 0.18649259 0.02096338 0.79254403
```



Ahora calculamos la distribución estable de edades usando los valores propios:

```
> eA <- eigen(A)
> SADu <- Re(eA$vectors[,1])
> SAD <- SADu/sum(SADu)
> SAD

[1] 0.18649259 0.02096338 0.79254403
... y usando popbio:
> stable.stage(A)
    juvenil subadulto adulto
0.18649259 0.02096338 0.79254403
```

#### Tasa anual de crecimiento $(\lambda)$

Vamos a calcular la tasa anual de crecimiento  $(\lambda)$  para cada clase de edad:

```
> lambda.it <- n[-1,]/n[-nYears,] ## Dividimos por el anterior
> matplot(years[-1], ## Hay nYears-1 *intervalos* entre años
+ lambda.it, type="o", pch=16, xlab="Tiempo",
+ ylab="Tasa de crecimiento")
> abline(h=1, lty=2, col="grey") ## Línea horizontal
> legend(35, 2.35, c("Juvenil", "Subadulto", "Adulto"),
+ bty='n', col=1:3, pch=16, lty=1)
```

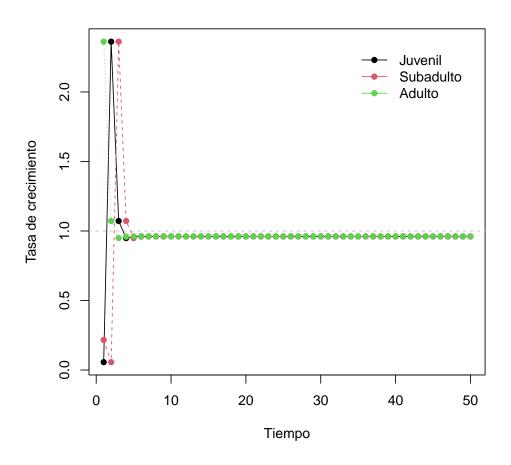


Figura 4: Tasa de crecimiento por clases de edad



Calculamos el valor asintótico de  $\lambda$  para el último intervalo temporal.

```
> lambda.it[nYears-1,] ## Deben ser el mismo valor
[1] 0.96078 0.96078 0.96078
> lambda.proj <- lambda.it[nYears-1,1]
> lambda.proj ## Ratio de crecimiento asintótico
[1] 0.96078
Ahora vamos a calcular el ratio de crecimiento usando valores propios:
> lambda <- Re(eA$values[1])
> lambda ## ratio asintótico de crecimiento
[1] 0.96078
.. y usando popbio:
> lambda(A)
[1] 0.96078
```

## Valor reproductivo por clases de edad

Ahora calculamos el valor reproductivo (RV) para cada clase de edad.

```
> eAT <- eigen(t(A))
> RVu <- Re(eAT$vectors[,1])
> RV <- RVu/RVu[1]
> RV

[1]  1.000000  8.896111 12.038319
Usando popbio:
> reproductive.value(A)
  juvenil subadulto  adulto
  1.000000  8.896111 12.038319
```

# Análisis de sensibilidad y elasticidad

Lo haremos directamente con popbio:



#### Sensibilidad:

```
> sensitivity(A)
             juvenil
                      subadulto
                                    adulto
          0.01881126 0.002114548 0.07994285
subadulto 0.16734703 0.018811256 0.71118049
adulto
          0.22645590 0.025455605 0.96237749
Elasticidad:
> elasticity(A)
             juvenil subadulto
                                   adulto
          0.00000000 0.00000000 0.01881126
juvenil
subadulto 0.01881126 0.00000000 0.00000000
adulto
          0.00000000 0.01881126 0.94356623
... y en forma tabular y gráfica:
> elm <- expression(</pre>
+
              0,
                       0, s2*f2*0.5,
            s0,
                      0,
                                  0,
              0,
                                  s2)
                      s1,
> x<-vitalsens(elm, vr)
> x
  estimate sensitivity elasticity
s0
     0.710 0.02545560 0.01881126
s1
     0.942 0.98156377 0.96237749
s2
f2
     0.480 0.03765308 0.01881126
> barplot(t(x[,2:3]), beside=TRUE, legend=FALSE, las=1,
          xlab="Ratios vitales",
    main="")
> legend(1,0.9, legend=c("Sensitividad", "Elasticidad"),
        fill=c("black", "grey"),
        cex=1.25,
+
         bty='n')
> abline(h=0)
```

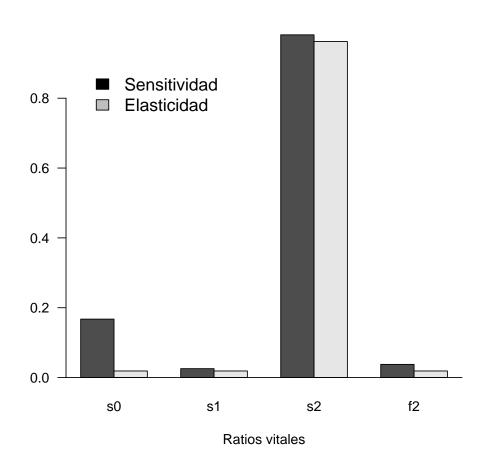


Figura 5: Sensibilidad y elasticidad de los ratios vitales



#### 2. Pantera de Florida

Este es otro caso de modelo matricial estructurado en cuatro estados, basado en otro caso real, el puma  $Puma\ concolor\ coryi$  o pantera de Florida.



Aqui omito las expresiones de transición previas a la matriz, y la elaboro directamente, considerando que se empiezan a reproducir como subadultos, y que la fecundidad es igual en subadultos y adultos:

$$\begin{bmatrix} N_{1,t+1} \\ N_{2,t+1} \\ N_{3,t+1} \\ N_{4,t+1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & s_2 * f * \frac{1}{2} & s_3 * f * \frac{1}{2} \\ s_0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & s_1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & s_2 & s_3 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} N_{1,t} \\ N_{2,t} \\ N_{3,t} \\ N_{4,t} \end{bmatrix}$$

Para hacerlo en R:



```
> A <- eval(post, vr)</pre>
> A
      Cria Juv Subad
                          Ad
Cria 0.00 0.0 0.525 0.5625
      0.62 0.0 0.000 0.0000
Juv
Subad 0.00 0.7 0.000 0.0000
      0.00 0.0 0.700 0.7500
Ad
> lambda(A)
[1] 0.9848933
Vamos a visualizar el ciclo vital de la especie:
> A.label <- c("Cria", "Juv", "Subad", "Ad")</pre>
> plotmat(round(A,2), pos=4, curve=0.5, name=A.label, lwd=2, arr.len=0.6,
    arr.width=0.25, my=-0.23, box.cex=1.00,
    box.size=0.05,arr.type="triangle",dtext= 0.95,
    main="")
```

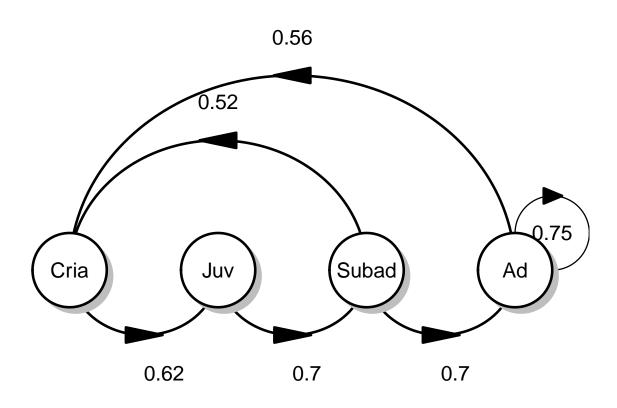


Figura 6: Ciclo vital del puma



La proyección temporal de las clases de edad será:

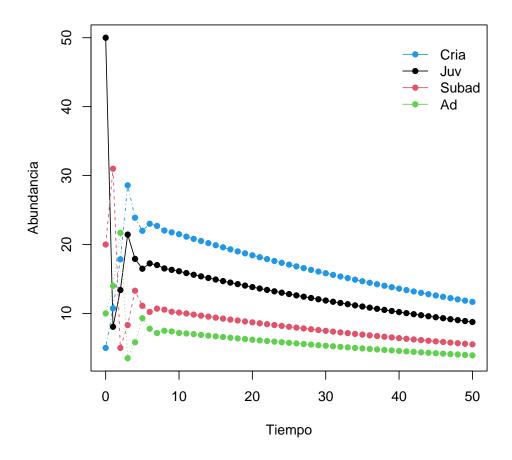


Figura 7: Distribución estable de edades del puma

A continuación vamos a extraer directamente el valor de la sensibilidad y elasticidad, y veremos como varia  $\lambda$  al variar los diferentes ratios vitales:



```
0,
                                s2,
                                            s3)
> x<-vitalsens(elm, vr)
   estimate sensitivity elasticity
       0.62
s0
              0.2565079 0.1614742
       0.70
s1
              0.2271927
                         0.1614742
s2
       0.70
              0.2271927 0.1614742
       0.75
s3
              0.6770516 0.5155773
f
       1.50
              0.1060233 0.1614742
> barplot(t(x[,2:3]), beside=TRUE, legend=FALSE, las=1, xlab="Ratios vitales",
    main="")
> legend(1,0.9, legend=c("Sensitividad", "Elasticidad"),
         fill=c("black", "grey"),
         cex=1.25,
         bty='n')
> abline(h=0)
Veamos ahora el efecto de cambiar los ratios vitales:
> n<-length(vr)
> vr<-seq(0.7,1,.05) # Secuencia de valores de los ratios vitales
> # hacemos una matriz de almacenamiento de los valores de lambda
> vrsen<-matrix(NA, nrow=length(vr), ncol=n, dimnames=list(vr, names(vr)))
> # Este bucle funciona con un ratio cada vez
> for (h in 1:n){
     vr2<-list(s0=0.62, s1=0.70, s2=0.70, s3=0.75, f=1.5)
     for (i in 1:length(vr)){
        vr2[[h]]<-vr[i]</pre>
        A<-matrix(sapply(elm, eval, vr2 , NULL), nrow=sqrt(length(elm)),
+
                  byrow=TRUE)
        vrsen[i,h] <- max(Re(eigen(A)$values))</pre>
     }
+
+ }
> matplot(rownames(vrsen), vrsen, type='l', lty=1, lwd=2, las=1, col=1:5,
+ ylab="Crecimiento de la población de la pantera de Florida",
+ xlab="Valores de los ratios vitales",
+ main="Efectos del cambio de los ratios vitales")
```



- > # Construimos la leyenda
- > vrn<-expression(s0, s1, s2, s3, f)</pre>
- > legend(0.7, 1.165, vrn, lty=1, lwd=2, col=1:5, cex=1.2, bty='n')



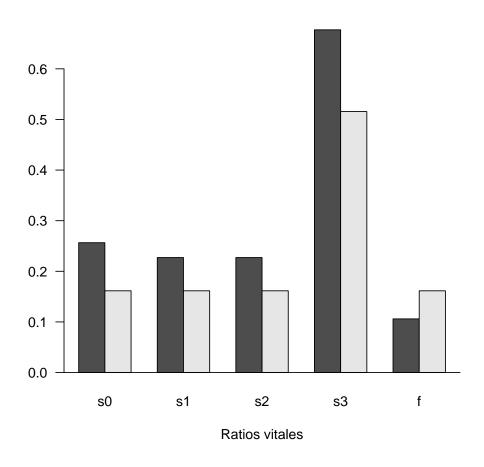


Figura 8: Sensibilidad y elasticidad de los ratios vitales del puma



#### Efectos del cambio de los ratios vitales

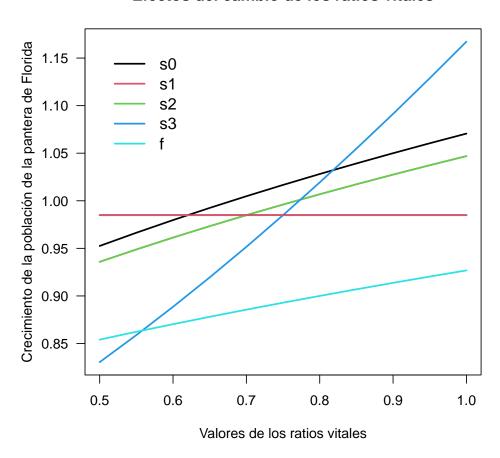


Figura 9: Cambios al variar los ratios vitales del puma



# REFERENCIAS

Lande, R., 1988. Demographic models of the northern spotted owl (Strix occidentalis caurina). Oecologia 75, 601–607. https://doi.org/10.1007/BF00776426

Stubben, C.J. and Milligan, B.G. 2007. Estimating and Analyzing Demographic Models Using the popbio Package in R. *Journal of Statistical Software* 22:11.