

PRÁCTICA 1: ATRACTOR LOGÍSTICO

Autor

Compañera de código

Martín Fernández de Diego

Belén Sánchez Centeno

1. INTRODUCCIÓN

A través del análisis del sistema dinámico discreto $x_{n+1} = f(x_n)$ dominado por la función logística $f(x) = rx(1-x)$, se pretenden resolver las dos siguientes cuestiones:

Apartado i) Encuentra dos conjuntos atractores diferentes para $r \in (3, 3,544)$ con $x \in [0, 1]$. Estima los valores de sus elementos con el correspondiente intervalo de error.

Apartado ii) Estima los valores de $r \in (3,544, 4)$, junto con su intervalo de error, para los cuales el conjunto atractor tiene 8 elementos. Obtén algún ejemplo concreto de conjunto atractor final.

2. MATERIAL USADO

A continuación, se desarrollan las funciones utilizadas.

2.1. Funciones principales

logistica(x, r) Dado un par x, r , devuelve la función logística.

fn(x, r, f, n) Dado un par x, r , una función f y un entero n , devuelve $f^n(x)$.

orbita(x, r, f, N) Dado un par x, r , una función f y un entero N , devuelve un vector con $f^i(x)$ para cada $0 \leq i \leq N$.

suborbita(x, r, f, M, N) Dado un par x, r , una función f y dos enteros M y N con $M \leq N$, devuelve un vector con $f^i(x)$ en cada posición $0 \leq i \leq N - M$.

periodo(suborbita) Dada una suborbita, devuelve el tamaño de los ciclos, si existen.

El algoritmo toma el último elemento de la cola y cuenta el número de iteraciones que tarda en encontrar uno igual.

atractor(x, r, f, N, N cola) Dado un par x, r , una función f y dos enteros N y N_cola que indicará el tamaño de la órbita deseada y el número de elementos que debemos analizar respectivamente, devolverá un conjunto ordenado V con los valores de x que forman la cuenca de atracción.

El algoritmo calcula una órbita de N elementos con la función `orbita`, toma sus últimos N_cola elementos para asegurar cierta estabilidad en sus valores, halla el periodo a través de la función `periodo` y toma ese mismo número de elementos del final del vector de la órbita.

tiempo.transitorio(x, r, f, N) Dado un par x, r , una función f y un entero N que definirá el punto de partida, devuelve el mínimo entero m que cumpla $|U(\{x_n\}_{n=4m}^{16m})| \leq |U(\{x_n\}_{n=2m}^{4m})| \leq |U(\{x_n\}_{n=m}^{2m})|$ donde $|U(S)|$ es la medida extensiva del entorno mínimo que recubre a S .

El algoritmo toma inicialmente $m = N$ y calcula los conjuntos de la forma $U(\{x_n\}_{n=2^i m}^{2^{i+1} m})$ para $i = 0, 1, 2$ a través de la función `suborbita`. A continuación, calculamos la medida extensiva como la distancia euclídea entre máximo y mínimo del conjunto. Si no se cumple la condición descrita y, además, la diferencia entre estas medidas es superior a cierto ϵ , consideraremos que el conjunto no ha sido recubierto y volveremos a iterar el algoritmo con una m mayor.

error.x(x, r, f, N, N cola, V) Dado un par x, r , una función f , dos enteros N y N_cola y un conjunto atractor V , devuelve un valor δ tal que $C(x) = C(x \pm \delta)$ donde $C(x)$ es la cuenca de atracción de x para cierta función.

El algoritmo, tras calcular los tiempos transitorios adecuados para $x \pm \delta$, halla los atractores en dichos puntos y comprueba si coinciden con el atractor inicial V . Si no coinciden, significará que en un entorno de radio δ de x la órbita no es estable y volvería a ejecutar el algoritmo con δ menor.

Hay que tener en cuenta que, para que $x \pm \delta$ pertenezcan a $[0, 1]$, debemos truncar los valores de δ acorde al valor de x . Esto lo hacemos en la función auxiliar `ajustar`.

2.2. Funciones auxiliares

ajustar(x, delta, a, b, epsilon) Dado un par $x, delta$, un intervalo $[a, b]$ y $epsilon$, devuelve un $delta'$ de forma que si $x \pm delta$ no está contenido en el intervalo $[a, b]$, toma la menor distancia entre x y los extremos del intervalo.

Si un valor de $x \pm delta$ coincide con los extremos del intervalo resultarán puntos con poco interés para el problema actual. Por ello, restamos $epsilon$ al valor devuelto.

igual(x, y, epsilon) Dado un par x, y y cierto $epsilon$, devuelve si x es igual a y excepto por un valor $epsilon$.

2.3. Apartado i)

Decidimos los valores iniciales $N0 = 100$, $N_cola = 50$ y cierta $x_0 \in [0, 1]$. Un $N0$ lo suficientemente grande para estabilizar la órbita y que permita la extracción de al menos N_cola elementos.

Buscamos cada cuenca de atracción de manera que sean diferentes: Tomamos una $r \in (3, 3,544)$ independiente, calculamos el `tiempo_transitorio`, el conjunto atractor para ese tiempo y buscamos el intervalo de `error_x`.

2.4. Apartado ii)

Decidimos los valores iniciales $N0 = 100$, $N_cola = 50$ y la misma $x_0 \in [0, 1]$.

Buscamos los subintervalos de $r \in (3,544, 4)$ donde se cumpla que el conjunto atractor posee exactamente 8 elementos: Recorremos el intervalo $[3,544, 4)$ con una precisión de 0,001, calculamos el conjunto atractor (sin antes haber descubierto el `tiempo_transitorio` puesto que el perjuicio computacional en tiempo es superior al beneficio del resultado) y comprobamos si estamos en un punto de bifurcación acumulando los extremos de los intervalos en dos vectores. El punto de bifurcación se da cuando el número de elementos de la cuenca atractor cambia entre dos valores de r consecutivos.

3. RESULTADOS

Mostramos el resultado gráfico arrojado por cada apartado. También se mostrará en el anexo la salida de una ejecución.

3.1. Apartado i)

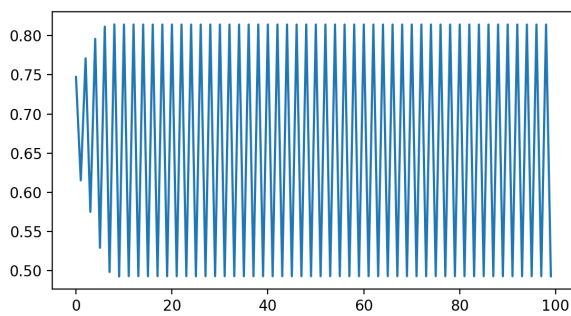


Fig. 1. Cuenca de atracción de periodo 2

$x_0 = 0,7471248146931895 \pm 0,2518751853068105$

$r = 3,256708942895666$

$[0,49303902, 0,81401943]$

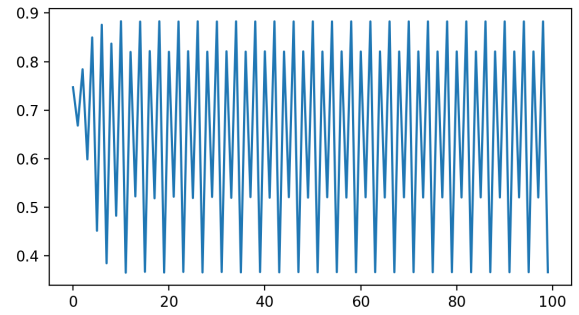


Fig. 2. Cuenca de atracción de periodo 4

$x_0 = 0,7471248146931895 \pm 0,2518751853068105$

$r = 3,5366375599918096$

$[0,36612864, 0,52016586, 0,8208127, 0,88272117]$

3.2. Apartado ii)

En $x_0 = 0,7471248146931895$, con sensibilidad 0.001, hay 5 intervalos de cuencas de atracción de 8 elementos

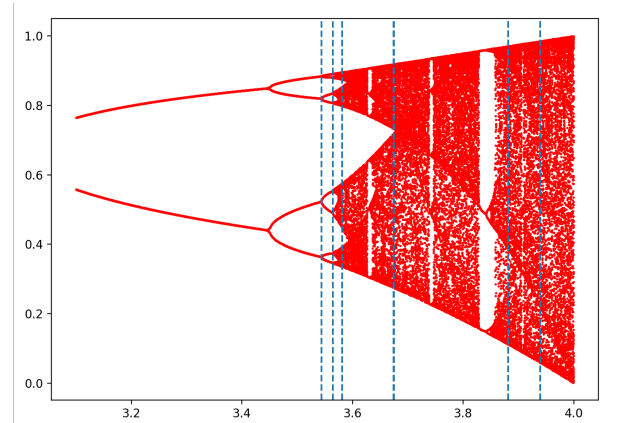


Fig. 3. Marcas de los puntos de bifurcación

4. CONCLUSIÓN

A lo largo del desarrollo, hemos utilizado el término *igual* sin darle importancia al *épsilon*. Este valor es muy importante: si es lo suficientemente grueso, puede detectar el periodo con menor número de iteraciones. Así que, encontrar una buena proporción iteraciones-*épsilon* mejoraría los resultados.

Por último, véase que a pesar de la clara existencia de más intervalos con atractores de 8 elementos, solo hemos conseguido detectar 5 con sensibilidad 0.001. Tan impreciso es este resultado que, si reducimos la sensibilidad a 0.0001, el número de intervalos es 28 y, si la volvemos a reducir a 0.00001, el número es 244.

5. ANEXO CON EL SCRIPT Y CÓDIGO UTILIZADO

5.1. Código

```
1  """
2  PRÁCTICA 1: ATRACTOR LOGÍSTICO
3  Belén Sánchez Centeno
4  Martín Fernández de Diego
5  """
6
7  import matplotlib.pyplot as plt
8  import numpy as np
9  import random as rand
10
11  """
12  Dados una x, un cierto delta y un intervalo [a,b]
13  ajusta la eps para que x+eps y x-eps quepan en dicho intervalo
14  """
15  # Restando epsilon evitamos que epsilon saturate en los extremos indeseablemente
16  def ajustar(x,delta,a,b,epsilon=0.001):
17      if x + delta > b:
18          return b - x - epsilon
19      if x - delta < a:
20          return x - a - epsilon
21      return delta
22
23  """
24  Dados dos elementos
25  devuelve si son lo suficientemente parecidos
26  """
27  def igual(x,y,epsilon=0.001):
28      return np.max(abs(x - y)) < epsilon
29
30  """
31  Dado un punto x y una r
32  devuelve f(x,r)
33  """
34  def logistica(x,r):
35      return r*x*(1-x)
36
37  """
38  Dado un punto x0, una r, una función f y un entero n
39  devuelve f^n(x0,r)
40  """
41  def fn(x0,r,f,n):
42      x = x0
43      for j in range(n):
44          x = f(x,r)
45      return(x)
46
47  """
48  Dado un punto x0, una r, una función f y un entero N
49  devuelve una lista de f^i(x0) con 0 <= i < N
50  """
51  def orbita(x0,r,f,N):
52      orb = np.empty([N])
53      for i in range(N):
54          orb[i] = fn(x0,r,f,i)
55      return(orb)
56
57  """
58  Dado un punto x0, una r, una función f y dos enteros M y N con N > M
59  devuelve una lista de f^i(xm) con 0 <= i < N y xm = f^m(x0)
60  """
61  def suborbita(x0,r,f,M,N):
62      xm = fn(x0,r,f,M)
63      orb = np.empty([N-M])
64      for i in range(N-M):
65          orb[i] = fn(xm,r,f,i)
66      return(orb)
```

```

67
68 """
69 Dada una subórbita
70 devuelve min(i) tal que  $|f^n(x_0) - f^i(x_0)| < \epsilon$ 
71 """
72 # Encontramos el tamaño de los ciclos
73 def periodo(suborb):
74     N = len(suborb)
75     per = -1
76     for i in np.arange(2,N-1,1):
77         # Buscamos la distancia mínima a partir de la cual se vuelven a repetir puntos
78         if igual(suborb[N-1],suborb[N-i]):
79             per = i-1
80             break
81     return(per)
82
83 """
84 Dada una función f y dos enteros N y NCola
85 devuelve una lista ordenada con los per elementos de una subórbita final de NCola
86     respecto de una órbita de N elementos
87 """
88 def atractor(x0,r,f,N,NCola):
89     orb = orbita(x0,r,f,N)
90     ult = orb[-1*np.arange(NCola,0,-1)]
91     per = periodo(ult)
92     V = np.sort([ult[NCola-1-i] for i in range(per)])
93     return V
94
95 """
96 Dada una función f y un entero N
97 devuelve el mínimo m que cumpla la condición de recubrimiento del algoritmo
98 """
99 # Encontramos un m a partir del que se puede intuir una cuenca de atracción
100 def tiempo_transitorio(x0,r,f,N):
101     m = N
102     recubierto = False
103     while not recubierto:
104         # Si no cumple la condición del algoritmo, no hay recubrimiento para ese tiempo
105         # transitorio
106         for i in range(3):
107             suborb = suborbita(x0,r,f,2**i*m,2**(2**i)*m) # m - 2m / 2m - 4m / 4m - 16m
108             Dt_act = np.max(suborb) - np.min(suborb)
109             # Condición del algoritmo
110             if (i == 0) or (Dt_act <= Dt_ant and igual(Dt_act,Dt_ant)):
111                 # Guardamos el recubrimiento anterior
112                 Dt_ant = Dt_act
113                 recubierto = i == 2;
114             else :
115                 # Aumentamos el tiempo transitorio
116                 m *= 2
117                 break
118     return m
119
120 """
121 Dada una función f, dos enteros N y NCola que indican longitudes en la sucesión y el
122 conjunto atractor
123 devuelve el mayor delta posible que define un entorno de atracción respecto al V
124 """
125 def error_x(x0,r,f,N,NCola,V,delta=0.5):
126     delta = ajustar(x0,delta,0,1)
127     estable = False
128     while not estable:
129         N_der = tiempo_transitorio(x0+delta,r,f,N)
130         N_izq = tiempo_transitorio(x0-delta,r,f,N)
131         V_der = atractor(x0+delta,r,f,N_der,NCola)
132         V_izq = atractor(x0-delta,r,f,N_izq,NCola)
133         # Comprobamos si es un punto estable
134         if not ((len(V_der) == len(V) and len(V_izq) == len(V)) and (igual(V_der,V) and
135             igual(V_izq,V))):
136             delta /= 2

```

```

133         else :
134             estable = True
135         return delta
136
137
138
139 # FORMATO
140 class Formato:
141     BOLD = "\033[1m"
142     RESET = "\033[0m"
143
144 # CONSTANTES
145 N0, N_cola = 100, 50
146
147 x0 = rand.uniform(0,1)
148
149 # APARTADO i)
150 print("\n" + Formato.BOLD + "Apartado i)" + Formato.RESET)
151
152 i = 0
153 while i < 2:
154     r = rand.uniform(3.000,3.544)
155     # Calculamos un numero de iteraciones adecuado
156     N = tiempo_transitorio(x0,r,logistica,N0)
157     # Calculamos el conjunto atractor
158     V = atractor(x0,r,logistica,N,N_cola)
159     # Si los conjuntos obtenidos son distintos
160     if i == 0 or not ((len(V) == len(V_ant)) and igual(V,V_ant)):
161         # Calculamos el posible error
162         err_x = error_x(x0,r,logistica,N,N_cola,V)
163         # Mostramos
164         print(i+1,"- Cuenca de atracción de x0 =",x0,"+-",err_x,"en r =",r)
165         print(" >",V)
166         V_ant = V
167         i += 1
168
169 # APARTADO ii)
170 print("\n" + Formato.BOLD + "Apartado ii)" + Formato.RESET)
171
172 ext_izq, ext_der = [], []
173 err_r = 0.001
174 intervalo = False
175 for r in np.arange(3.544,4.000,err_r):
176     # Calculamos el conjunto atractor
177     V = atractor(x0,r,logistica,N0,N_cola)
178     # Si no estamos en el intervalo y encontramos una cuenca de 8 elementos
179     if not intervalo and len(V) == 8:
180         ext_izq.append(r)
181         intervalo = True
182     # Si estamos en el intervalo y encontramos una cuenca que no tiene 8 elementos
183     elif intervalo and len(V) != 8:
184         ext_der.append(r-err_r)
185         intervalo = False
186
187 print(" -",len(ext_izq),"intervalos de cuencas de atracción de 8 elementos con una
188     sensibilidad de",err_r,"en x0 =",x0)
189 print(" >",end=' ')
190 for izq,der in zip(ext_izq,ext_der):
191     print("[",izq," ",der,"]",end=' ')
192
193 # Tomamos un valor aleatorio del intervalo
194 for r in np.random.permutation(np.arange(3.544,4.000,0.001)):
195     V = atractor(x0,r,logistica,N0,N_cola)
196     if len(V) == 8:
197         err_x = error_x(x0,r,logistica,N0,N_cola,V)
198         print("\nEj: Cuenca de atracción de 8 elementos de x0 =",x0,"+-",err_x,"en r =",
199             r)
200         print(" >",V)
201         break

```

5.2. Ejecución

Apartado i)

```
1 - Cuenca de atracción de  $x_0 = 0.7471248146931895 \pm 0.2518751853068105$  en  $r =$   
   3.256708942895666  
   > [0.49303902 0.81401943]  
2 - Cuenca de atracción de  $x_0 = 0.7471248146931895 \pm 0.2518751853068105$  en  $r =$   
   3.5366375599918096  
   > [0.36612864 0.52016586 0.8208127 0.88272117]
```

Apartado ii)

```
- 5 intervalos de cuencas de atracción de 8 elementos con una sensibilidad de 0.001 en  
   $x_0 = 0.7471248146931895$   
> [ 3.544 , 3.563999999999998 ][ 3.580999999999996 , 3.580999999999996 ][  
   3.67399999999999857 , 3.67499999999999856 ][ 3.8809999999999963 , 3.8809999999999963 ][  
   3.93899999999999565 , 3.93899999999999565 ]  
Ej: Cuenca de atracción de 8 elementos de  $x_0 = 0.7471248146931895 \pm 0.2518751853068105$   
    en  $r = 3.5589999999999984$   
> [0.34932508 0.37356269 0.49544104 0.55004222 0.80895039 0.83285442 0.88083747  
   0.88967603]
```