# nombre.apellido-labodt-2017-ex5-SOL

#### April 23, 2018

### 0.1 Ejercicio 1

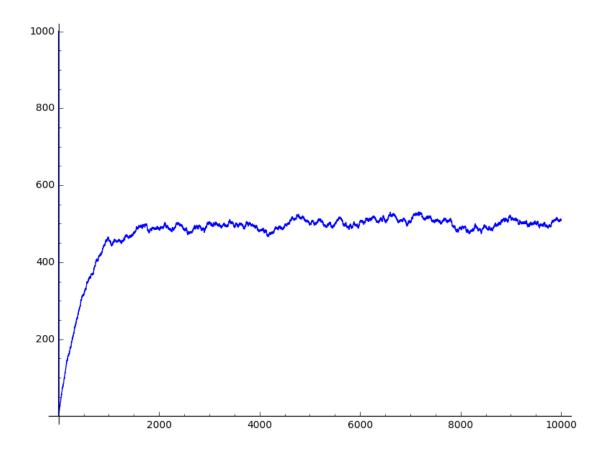
(5 puntos) Estudiamos en primer lugar un modelo llamado "perros y pulgas", o también de las "urnas de Ehrenfest". Suponemos dos perros A y B tales que en el instante t=0 A tiene n pulgas (numeradas de 0 a n-1) y B ninguna. Los perros están durmiendo uno al lado del otro y las pulgas pueden saltar de uno a otro sin problema. La regla de evolución del sistema es la siguiente: Si en el instante t,  $L_A(t)$  y  $L_B(t)$  son las listas de pulgas en A y B, elegimos un entero aleatorio en el intervalo cerrado [0, n-1] y la pulga que lleva ese número salta cambiando de perro. Así obtenemos las nuevas listas  $L_A(t+1)$  y  $L_B(t+1)$  que determinan el estado del sistema en el instante t+1 (el tiempo es, como en otros ejemplos que hemos considerado, discreto  $t=0,1,2,3,\ldots$ ).

- A) En primer lugar programa una función  $siguiente(n, L_A, L_B)$  que reciba el estado del sistema en un instante y devuelva el estado en el siguiente.
- B) Realiza un gráfico que represente, comenzando con 1000 pulgas en *A*, la evolución temporal del número de pulgas en *B*. Debe observarse claramente la estabilización del número de pulgas, y, a partir de ese momento, oscilaciones pequeñas.
- C) Cambia la función del apartado A por otra,  $siguiente1(n, n_B)$ , que únicamente tenga en cuenta el número de pulgas en el perro B, ya que todas las demás están en el perro A. A fin de cuentas, £qué nos importa cómo se llama la pulga que ha saltado al pasar del instante t al t+1? Nos debe bastar con saber cuántas pulgas hay en cada perro, y el comportamiento del sistema debe ser el mismo que con la versión en el apartado A). Repite el gráfico del apartado A) y comprueba que se obtiene, esencialmente, el mismo.
- D) Estudia ahora la siguiente variante del modelo: para pasar del estado t al t + 1:
- 1) Elegimos aleatoriamente uno de los dos perros.
- 2) Cada perro tiene una probabilidad,  $p_A$  o  $p_B$  que no cambia, de que una pulga salte al otro.
- 3) Cuando un perro ha sido elegido en el sorteo realizado en 1) y tiene pulgas, una pulga salta al otro perro con probabilidad  $p_A$ , si se trata del perro A, o  $p_B$  si el elegido es B.

£Se estabiliza el número de pulgas en cada perro? A largo plazo, £qué se obtiene para el número de pulgas en B? La respuesta dependerá de los valores de  $p_A$  y  $p_B$  utilizados, y para responder se pueden realizar gráficos con diferentes valores de las probablidades.

```
In [1]: ## Apartado A)
        def siguiente(n,L_A,L_B):
                 e = randint(0,n-1)
                 if e in L_A:
                     J = L_A.index(e)
                     L_A.pop(J)
                     L_B.append(e)
                 else:
                     J = L_B.index(e)
                     L_B.pop(J)
                     L_A.append(e)
                 return L_A,L_B
In [2]: ## Apartado B)
        def evolucion(n,N):
            L_A,L_B = srange(n),[]
            RES = [n]
            for _ in xsrange(N):
                L_B = siguiente(n,L_A,L_B)[1]
                 RES.append(len(L_B))
            return RES
        line(zip(srange(10**4),evolucion(1000,10**4)))
Out[2]:
     1000
      800
      600
      400
      200
                     2000
                                   4000
                                                 6000
                                                               8000
                                                                            10000
```

```
In [3]: ## Apartado C)
        def siguiente1(n,n_B):
                n_A = n-n_B
                 e = randint(0,n-1)
                 if e < n_A:
                     n_A -= 1
                     n_B += 1
                 else:
                     n_A += 1
                     n_B -= 1
                 {\tt return} \ {\tt n\_B}
        def evolucion1(n,N):
            n_A, n_B = n, 0
            RES1 = [n]
            for _ in xsrange(N):
                n_B = siguiente1(n,n_B)
                 RES1.append(n_B)
            return RES1
        line(zip(srange(10**4),evolucion1(1000,10**4)))
Out[3]:
```



Una vez que se estabiliza, el número medio de pulgas en cada perro parece ser 1000/2 = 500.

```
def siguiente2(n,n_B,p_A,p_B):
        n_A = n-n_B
        e = randint(0,1)
        if e == 0 and random()< p_A and n_A>0:
            n_A -= 1
            n_B += 1
        elif e == 1 and random() < p_B and n_B > 0:
            n_A += 1
            n_B = 1
        return n_B
def evolucion2(n,N,p_A,p_B):
    n_A, n_B = n, 0
    RES2 = [n]
    for _ in xsrange(N):
        n_B = siguiente2(n,n_B,p_A,p_B)
        RES2.append(n_B)
```

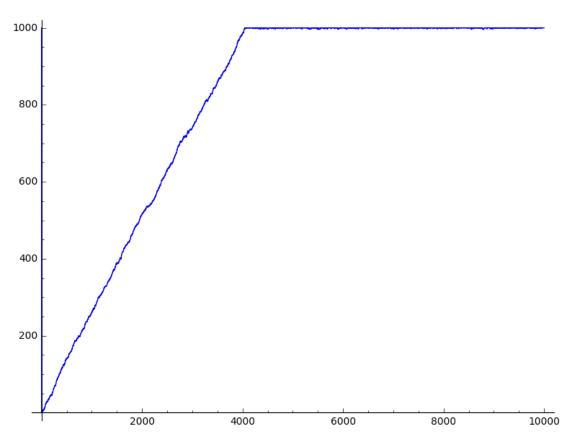
In [4]: ## Apartado D)

return RES2

line(zip(srange(10\*\*4),evolucion2(1000,10\*\*4,0.7,0.2)))

#### Out [4]:

Wall time: 5.98 s



Aparentemente, la población de pulgas en B se estabiliza, pero la evolución es bastante diferente a la de la simulación anterior. Probando con diversos valores de  $p_A$  y  $p_B$  vemos que si  $p_A$  es muy bajo respecto a  $p_B$  casi todas las pulgas se quedan en A, y si es muy alto respecto a  $p_B$  todas las pulgas terminan en B. Esto es bastante razonable: si las pulñgas, por algún motivo, prefieren quedarse en A se quedan en A, y si prefieren emigrar emigran.

(No incluido en la pregunta) Desgraciadamente el notebook de Jupyter no admite gráficos interactivos 3D. Entonces, he seleccionado dos imágenes del gráfico que representa los puntos finales de la simulación para valores de  $p_A$  y  $p_B$  variando con incrementos de 0.1.

/usr/lib/sagemath/local/lib/python2.7/site-packages/matplotlib/cbook.py:137: MatplotlibDepreca warnings.warn(message, mplDeprecation, stacklevel=1)

£Qué vemos en estas imágenes? Parecen indicar que el cambio de comportamiento ocurre, más o menos, en la diagonal del cuadrado. Es decir, si  $p_A > p_B$  todas las pulgas terminan en B y si  $p_A < p_B$  todas terminan en B. £Es esto totalmente cierto?

## 0.2 Ejercicio 2

(5 puntos) Supongamos una baraja de cartas inicialmente ordenada. Conocemos, con absoluta certeza, dónde está cada carta de la baraja. Cuando empezamos a barajar la incertidumbre va aumentando, y queremos estudiar este proceso de "aumento de incertidumbre". Representamos el estado inicial de la baraja de n cartas mediante la lista srange(n), y cualquier estado mediante una reordenación de esta lista.

- A) Define una función barajar(L) que reciba una lista, que representa un estado de la baraja, y devuelva la lista L barajada una única vez de acuerdo al siguiente algoritmo:
  - 1) Producimos, aleatoriamente con igual probabilidad de cero o uno, una lista LA de ceros y unos de longitud n. Sea k el número de ceros que hemos obtenido.
  - 2) Llamemos L1 a la sublista de L formada por los primeros k elementos de L y L2 al resto de L.
  - 3) Sea *L*3, inicialmente una lista vacía, la lista en la que vamos a guardar la reordenación de la lista *L*. Recorremos la lista *LA* y cada vez que encontramos un cero pasamos el primer elemento de la lista *L*1 a *L*3, y cada vez que encontramos un 1 pasamos el primer elemento de *L*2 a *L*3.
  - 4) Al terminar devolvemos L3. Se llama a esta forma de barajar *riffle shuffle*.
- B) £Qué es un estado del sistema en este caso? Podríamos decir que es una permutación de la lista srange(n), pero en nuestra situación de incertidumbre acerca de la ordenación obtenida después de barajar es mejor decir que un estado del sistema es una distribución de probabilidad sobre el conjunto de las n! reordenaciones de la lista, y, más concretamente, una lista de n! reales positivos  $p_i$  tales que su suma total es 1.

En el estado inicial de la baraja podemos suponer que el estado es  $[1,0,0,\ldots,0,0]$ , y cualquier estado sobre el que no hay incertidumbre tendría un 1 en algún lugar y el resto serían ceros. En cambio, si barajamos, una o varias veces, y no miramos la ordenación obtenida el estado es una distribución de probabilidad que nos dice cómo de probable es cada reordenación.

C) £Cómo se mide la cantidad de información? Claude Shannon, creador en 1948 de la teoría de la información, llegó a una solución que ya era conocida en física con el nombre de *entropía*. Concretamente, si *L* es una lista que representa una distribución de probablidad sobre *N* objetos, definió su cantidad promedio de información en bits *I(L)* en la forma

$$I(L) = -\sum_{p_i \in L} p_i log_2(p_i),$$

de forma que un estado seguro (sin incertidumbre alguna) tiene una cantidad de información nula.

D) Como n! crece bestialmente con n, no es posible realizar el experimento que propongo con una baraja real de 52 cartas. Tomamos entonces n=7, y se trata de averiguar, mediante un experimento adecuadamente planeado, cuántas veces debemos barajar hasta que el contenido de información del estado resultante (la incertidumbre) es máximo. En ese momento podremos decir que "la baraja ha sido bien barajada".

```
In [6]: def barajar(L):
            L1 = []
            n = len(L)
            R1 = [randint(0,1) for muda in srange(n)]
            caras = R1.count(0)
            LI = L[:caras]
            LR = L[caras:]
            for bit in R1:
                if bit == 0:
                    L1.append(LI[0])
                    LI = LI[1:]
                else:
                    L1.append(LR[0])
                    LR = LR[1:]
            return L1
        barajar(srange(7))
Out[6]: [0, 4, 1, 5, 2, 6, 3]
In [7]: def repetir(L,k):
            for muda in srange(k):
                L = barajar(L)
            return L
        repetir(srange(7),4)
Out[7]: [4, 5, 1, 3, 2, 0, 6]
In [8]: def multibarajar(n,k,N):
            '''Calculamos experimentalmente la distribucion de probabilidad
            obtenida al barajar k veces'''
            L = srange(n)
            P = map(tuple, Permutations(L))
            diccionario = dict(zip(P,[0.0]*factorial(n)))
            for muda in xsrange(N):
                L1 = repetir(L,k)
                diccionario[tuple(L1)] += 1
            return diccionario
        %time dicc = multibarajar(7,3,10**5)
        def informacion(diccionario,n,N):
```

```
'''Calculamos el valor de la funcion de Shannon'''
            inf = 0.0
            for key in diccionario:
                if diccionario[key] != 0.0:
                    inf -= ((diccionario[key]/N)*log((diccionario[key]/N),base=2)).n()
            return inf
        print informacion(dicc,7,10**5)
CPU times: user 18.5 s, sys: 284 ms, total: 18.8 s
Wall time: 18.5 s
11.8962766494338
In [9]: \%time RES = [informacion(multibarajar(7,k,10**4),7,10**4) for k in srange(1,20)]; prince [9]: \%time RES = [informacion(multibarajar(7,k,10**4),7,10**4) for k in srange(1,20)];
CPU times: user 1min 45s, sys: 896 ms, total: 1min 46s
Wall time: 1min 45s
In [10]: line(zip(srange(19),RES))
Out[10]:
     12
     11
     10
      9
```

10

8

Vemos que barajando cuatro o cinco veces ya no aumenta la cantidad de información.

In []: