

U.B.A. FACULTAD DE INGENIERÍA

Departamento de Computación

Modelos y Simulación 7526 - 9519 TRABAJO PRÁCTICO #2

Procesos de Poisson, Cadenas de Markov, Sistemas dinámicos, Simpy

Curso: 2019 - 1er Cuatrimestre

Turno: Miércoles

GRUPO N $^{\circ}$ 1		
Integrantes	Padrón	
Amurrio, Gastón	93584	
Gamarra Silva, Cynthia Marlene	92702	
Pinto, Tomás	98757	
Fecha de Entrega:	19-06-2019	
Fecha de aprobación:		
Calificación:		
Firma de aprobación:		

Observaciones:		



Índice

Ín	dice	1
1.	Enunciado del trabajo práctico	2
2.	Implementación y resultados	5
	2.1. Ejercicio 1	5
	2.2. Ejercicio 2	6
	2.3. Ejercicio 3	8
	2.4. Ejercicio 4	10
	2.5. Ejercicio 5	10
3.	Conclusiones	10
Re	eferencias	10
Α.	. Código fuente	11
	A.1. Resolución ejercicio 1	11
	A.1.1. instruccion	11
	A.1.2. main	11
	A.2. Resolución ejercicio 2	13
	A.2.1. ejercicio2.py	13
	A.3. Resolución ejercicio 3	16
	A.3.1. ejercicio3.py	16
	A.4. Resolución ejercicio 4	17
	A.4.1. ejercicio4.py	17
	A.5. Resolución ejercicio 5	19
	A.5.1. ejercicio5.pv	19



1. Enunciado del trabajo práctico



Trabajo Práctico 2

Simulación - 75.26 - 95.19

Consideraciones generales

La entrega de este TP debe contar con un informe explicando el procedimiento utilizado para resolver cada ejercicio y justificando las conclusiones a las que se arriba en cada punto. Se debe incluir también el código fuente utilizado para resolver cada ejercicio en uno o más archivo(s) por ejercicio.

Procesos de Poisson

Ejercicio 1

Utilizando Matlab, Octave o Python (sin utilizar Simpy) se debe determinar con cuál de las siguientes 2 arquitecturas nos permite tener un menor tiempo de procesamiento.

A un procesador arriban instrucciones siguiendo una distribución exponencial con una tasa de 250 instrucciones por microsegundo.

Las instrucciones se pueden agrupar en las siguientes categorías, y en función de ella es el tiempo que demoran en ser ejecutadas el cual sigue una distribución exponencial con parámetro lambda especificado a continuación.

Tipo de instrucción	Probabilidad	Tasa del tiempo de ejecución (instrucciones por µseg)
Simple	0,6	60
Compleja	0,4	10

Se sabe que el 65% de las instrucciones requieren buscar datos en memoria para antes de ser ejecutadas. En este punto se plantean dos alternativas:

- **Alternativa 1**: Cada vez que se requiera un dato de memoria se lo busca en memoria principal. Tarea cuyo tiempo corresponde a una distribución exponencial con una tasa de 2000 instrucciones por microsegundo.
- Alternativa 2: Implementar un Caché, con el cual existiría una probabilidad de .6 de encontrar el dato requerido y no tener la necesidad de buscarlo en memoria principal.

El tiempo de acceso a este caché se puede modelar siguiendo una distribución exponencial con una tasa de 500 instrucciones por microsegundo.

Cuando el dato no es encontrado en el caché y debe buscarse en memoria principal donde su demora también sigue una distribución exponencial con una tasa de 1500 instrucciones por microsegundo.





Trabajo Práctico 2

Simulación - 75.26 - 95.19

Cadenas de Markov

Ejercicio 2

Una entidad bancaria se encuentra analizando cuantos clientes en simultáneo están conectados a su home banking.

Para ello comenzó a monitorear cada minuto la cantidad de clientes activos, y analizó como se modifica esta cantidad de una observación a la siguiente.

Se determinó que la probabilidad que la cantidad de clientes conectados aumentara, o se mantenga igual, podía modelarse utilizando una distribución de probabilidad Binomial, mientras que la probabilidad de tener menos clientes conectados respondía a una distribución uniforme.

Siendo i y j dos cantidades de usuarios conectados al sistema.

Se sabe además que la probabilidad que un cliente se conecte al sitio es p=0,7

(Por simplicidad supondremos que el servidor de este home banking permite cómo máximo 50 clientes en simultáneo)

- a) Determinar la matriz de transición de estados explicando cómo se obtiene la misma.
- b) Utilizando Matlab, Octave o Python simular una posible evolución del sistema a lo largo de 100 observaciones graficando cómo se modifica la cantidad de clientes conectados en cada momento.
- Simulando 100.000 observaciones realizar un histograma mostrando cuantas veces el sistema estuvo en cada estado.
 - (Recomendación: utilizar tantas categorías en el histograma como estados tiene el sistema).
- d) Determinar el % de tiempo que en el home banking no tuvo clientes conectados.
- e) Se está evaluando migrar el home banking a un servidor que permitiría cómo máximo 40 clientes conectados en simultáneo. La migración sólo se realizaría si la probabilidad de tener más de 40 clientes es menor a 10%. Indique si se puede recomendar realizar la migración.

Sistemas dinámicos

Ejercicio 3

El siguiente sistema dinámico es conocido como "Modelo de la telaraña".

Mediante el mismo se puede modelar la formación de precios de productos cuya oferta se establece en función del precio de mercado en el período de tiempo anterior.

$$\begin{cases} Q_t^{demanda} = a - bP_t & \text{Con:} \\ Q_t^{oferta} = dP_{t-1} - c & \text{b=1,1} \\ Q_t^{demanda} = Q_t^{oferta} = Q_t & \text{c=0,4} \\ d=1 & P_0=8 \end{cases}$$





Trabajo Práctico 2

Simulación - 75.26 - 95.19

Se pide:

- 1. Determinar el tipo de sistema (discreto/continuo, lineal/ no lineal, autónomo/no autónomo, de primer orden / orden superior)
- 2. Hallar el o los puntos de equilibrio.
- Realizar un análisis asintótico del sistema.
 ¿Cómo afectan las condiciones iniciales al estado asintótico del sistema? Justifique.
 Simule el sistema para distintas condiciones iniciales e interprete los resultados.
- 4. Graficar la variable precio en función del período (t) para 100 períodos.
- 5. Graficar el espacio de faces del sistema a través de 100 períodos para pares ordenados (Qt , Pt) (mostrar los puntos vinculados mediante una recta).

Simpy

Ejercicio 4

Resolver el Ejercicio 1 utilizando Simpy y comparar los resultados obtenidos con los obtenidos en el Ejercicio1.

Ejercicio 5

Siguiendo una distribución Exponencial negativa de media 45 ms arriban solicitudes a un cluster de base de datos, compuesta por 6 servidores y un balanceador de carga.

El tiempo de procesamiento de cada solicitud dependerá del tipo de solicitud que se trate:

Tipo	Probabilidad	Tiempo de proceso (mseg)
Α	.6	75 ± 10
В	.25	60 ± 15
С	.15	90 ± 20

Se necesita determinar la mejor política de asignación de procesos a utilizar en el balanceador entre las siguientes:

- a. Utilizando una política Round Robin (la primer solicitud se asigna al servidor 1, la segunda al 2, etc).
- b. La solicitud es asignada al azar entre los 6 servidores.

(Justifique la respuesta midiendo todos los indicadores que considere necesarios)



2. Implementación y resultados

Para cada uno de los ejercicios pedidos se realiza una explicación de cada uno de ellos. Se toma como base teórica lo explicado en clase tanto teórica como clase práctica.

2.1. Ejercicio 1

Luego de ejecutar 5 veces el programa OS.py se obtuvieron los siguientes resultados (promedios en microsegundos de 20 iteraciones):

ejecucion	costo alt 1	costo alt 2
1	5434.09	5495.7
2	5436.64	5495.11
3	5436.59	5495.32
4	5424.47	5495.64
5	5430.06	5494.5

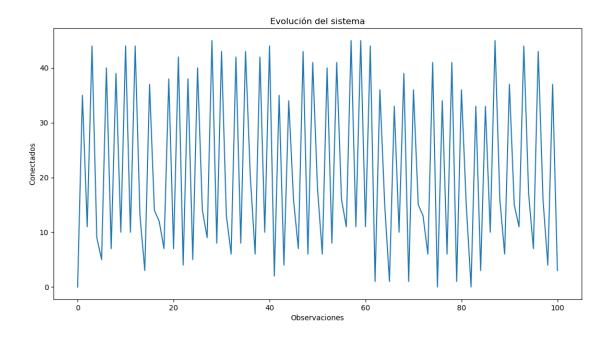
La alternativa 1 es mejor.



2.2. Ejercicio 2

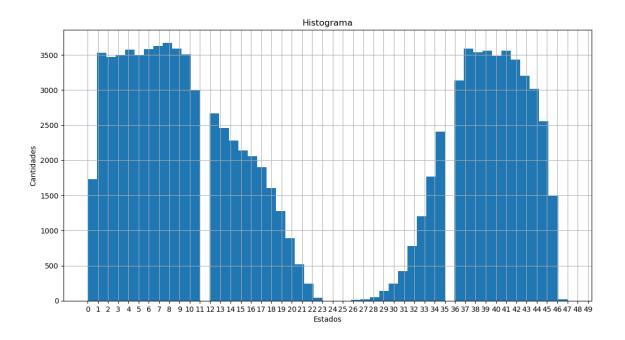
a) La matriz de transición de estados se obtiene de la siguiente manera, dado que el ejercicio impone por simplicidad que la cantidad máxima de clientes que se permite en simultaneo en el Homebanking es 50, entonces la matriz de transición es de 51 x 51 (Tambien se incluye la cantidad de 0 clientes). Cada elemento de la matriz es el cambio de estado al siguiente, es decir el paso del estado i al j, por ejemplo si el elemento de la matriz es el (1,2) entonces es la probabilidad de la cantidad de clientes conectados sea 2 sabiendo que en el minuto anterior estaba conectado solo 1.

b)



c)





- d) Porcentaje de tiempo que el sistema no tuvo clientes conectados: $2,\!24531353\,\%$
- e) Es recomendable hacer la migración a otro servidor, la probabilidad de tener mas de 40 clientes es: $2,\!15\,\%$



2.3. Ejercicio 3

El "modelo de la telaraña" tiene la siguiente estructura:

$$Q_t^{demanda} = a - bP_t$$

$$Q_t^{oferta} = dP_{t-1} - c$$

$$Q_t^{demanda} = Q_t^{oferta} = Q_t$$
(1)

En donde tienen los parámetros siguientes :

- a = 9
- b = 1,1
- c = 0.4
- d = 1
- $P_0 = 8$

Respondiendo lo que se pide:

- 1. El sistema es dicreto, lineal, autónomo y de primer orden
 - 2. Resolviendo el sistema de ecuaciones se obtuvo el punto de equilibrio:

$$P = \frac{a+c}{d+b}$$

Utilizando los datos del ejercicio se obtuvo:

$$P = \frac{94}{21}$$

$$Q = \frac{428}{105}$$

3. Realizando un análisis asintótico obtuvimos que:

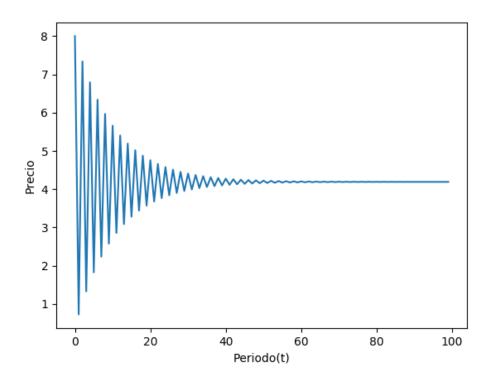
$$\lambda_1 = 0$$

$$\lambda_2 = \frac{10}{11}$$

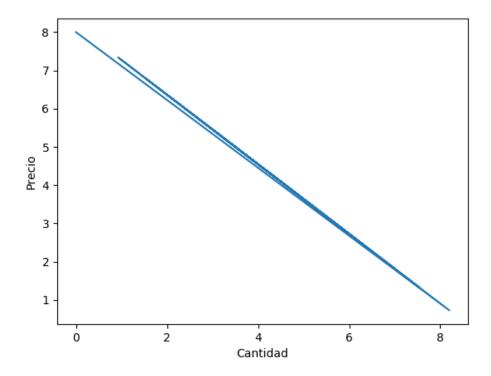
En donde se llega a que el sistema es un sistema estable.

4. Graficando la variable precio en función del período(t):





5. Graficando el espacio de fases del sistema a través de 100 períodos para pares ordenados (Q_t , P_t):





2.4. Ejercicio 4

La conclusion es consistente con el ejercicio 1, es mejor la alternativa 1. Sin embargo en ocasiones al ejecutar el programa la alternativa 2 resulta mejor porque lo estamos corriendo con tan solo 30mil instrucciones esta vez, ya que el tiempo de ejecucion es mayor que al primer ejercicio donde podiamos simular con 100000 instrucciones mucho mas rapido. Sin embargo, si en este caso aumentamos las instrucciones, cada vez es menos frecuente que resulte mejor la alternativa 2.

2.5. Ejercicio 5

Utilizando los datos del ejercicio procesamos nuestro archivo creado usando Simpy y obtuvimos los siguientes resultados:

• Con política Round Robin(en segundos):

• Tiempo espera: 73.5

• Tiempo max: 140.6

• Tiempo min: 45.0

• Tiempo total: 453896.8

Las solicitudes son asignadas al azar entre los servidores:

• Tiempo espera: 73.7

• Tiempo max: 148.9

• Tiempo min: 45.0

• Tiempo total: 449154.5

Podemos observar que la mejor política de asignación es la de Round Robin. Hay una diferencia significativa en el tiempo total de procesamiento y en el tiempo máximo entre ambos.

3. Conclusiones

El trabajo práctico nos permitió conocer y realizar simulaciones teniendo como base teórica los conceptos explicados en clase . Además, nos permitió conocer herramientas que permiten realizar simulaciones que son muy utilizadas en el campo científico como Simpy que un framwork de simulación discreta orientada a eventos.

Referencias

- [1] Python, Generación de números con distintas distribuciones de probabilidad, https://docs.python.org/3/library/random.html.
- [2] Simpy, Apunte de la cátedra.
- [3] Simpy, Documentación, https://simpy.readthedocs.io/en/latest/



A. Código fuente

A.1. Resolución ejercicio 1

A.1.1. instruccion

```
import random
  import numpy
  PROBA_ACCEDER_MEMORIA = 0.65
4
5 PROBA_SER_SIMPLE = 0.6
6 PROBA_ACCEDER_CACHE = 0.6
   TASA\_ACCESO\_CACHE = 500
   TASA_ACCESO_MEMORIA_CON_CACHE = 1500
   TASA_ACCESO_MEMORIA_SIN_CACHE = 2000
9
   TASA_EJECUCION_INSTRUCCION_SIMPLE = 60
10
   TASA_EJECUCION_INSTRUCCION_COMPLEJA = 10
13
   class InstruccionFactory(object):
14
     @staticmethod
     def nueva_instruccion():
16
       tipo = random.uniform(0,1)
17
       memoria = random.uniform(0,1)
18
       lee_memoria = False
19
       if (memoria <= PROBA_ACCEDER_MEMORIA):</pre>
20
         lee_memoria = True
21
       if (tipo <= PROBA_SER_SIMPLE):</pre>
         return InstruccionSimple(lee_memoria)
23
24
       else:
25
         return InstruccionCompleja(lee_memoria)
26
   class Instruccion(object):
27
28
     def __init__(self, lee_memoria, tasa):
29
       self.lee_memoria = lee_memoria
30
       self.tasa_tiempo_ejecucion = tasa
31
     def costo(self, modo):
33
       costo = numpy.random.exponential((1/self.tasa_tiempo_ejecucion))
34
       if self.lee_memoria and modo == "CACHE":
35
         u = random.uniform(0,1)
36
         if u <= PROBA_ACCEDER_CACHE:</pre>
37
           costo += numpy.random.exponential((1/TASA_ACCESO_CACHE))
38
         else:
39
           costo += numpy.random.exponential((1/TASA_ACCESO_MEMORIA_CON_CACHE))
40
41
       elif self.lee_memoria: #Alt 1
         costo += numpy.random.exponential((1/TASA_ACCESO_MEMORIA_SIN_CACHE))
       return costo
43
44
   class InstruccionCompleja(Instruccion):
45
46
     def __init__(self, lee_memoria):
47
       super().__init__(lee_memoria, TASA_EJECUCION_INSTRUCCION_COMPLEJA)
48
49
   class InstruccionSimple(Instruccion):
50
51
     def __init__(self, lee_memoria):
       super().__init__(lee_memoria, TASA_EJECUCION_INSTRUCCION_SIMPLE)
```

A.1.2. main



```
TASA_ARRIBO_INSTRUC = 250
  n = 100000 #cantidad de instrucciones que genero
3
   iteraciones = 20
   def run(modo):
7
    import instruccion
8
    import numpy
9
    if modo is not "CACHE" and modo is not "RAM":
10
      print("MODO INCORRECTO")
      return
12
13
     generador_instrucciones = instruccion.InstruccionFactory()
14
     tiempo_proceso = float(0)
15
     for x in range(n):
16
      ))
      instruccion = generador_instrucciones.nueva_instruccion()
18
      tiempo_proceso += tiempo_de_espera_arribo_instruc + instruccion.costo(modo)
19
     return tiempo_proceso
20
21
  print("Corriendo alternativa 1 20 veces")
22
23
  tiempo_total_alt1 = 0
  for x in range(iteraciones):
25
    tiempo = run("RAM")
    tiempo_total_alt1 += tiempo
26
   print("Tiempo promedio alternativa 1:" + str(round(tiempo_total_alt1/iteraciones, 2))
27
2.8
  print("Corriendo alternativa 2 20 veces")
29
  tiempo_total_alt2 = 0
30
  for x in range(iteraciones):
31
    tiempo = run("CACHE")
32
    tiempo_total_alt2 += tiempo
33
  print("Tiempo promedio alternativa 2:" + str(round(tiempo_total_alt2/iteraciones, 2))
```



A.2. Resolución ejercicio 2

A.2.1. ejercicio2.py

```
import os
   import numpy
   import random
   import matplotlib.pyplot as plt
6
   cant=51
   p = 0.7
9
   def factorial(n):
10
           if (n==0):
11
                    return 1
            else:
                    return n* factorial(n-1)
14
   def combinatoria(n,r):
           return factorial(n)/(factorial(r) * factorial(n-r))
16
17
19
   def jMayorIgualAi(i,j):
            return combinatoria(cant,j-i) * p**(j-i) * (1-p) **(cant-(j-i))
20
21
   def jMenorAi(i,j):
22
            sumatoria =0
23
            for k in range(i,cant):
24
                     sumatoria = sumatoria + jMayorIgualAi(i,k)
25
            return (1-sumatoria)/i
26
   def funcionProbabilidad(i,j):
28
            if (i<=j):</pre>
29
                    probabilidad = jMayorIgualAi(i,j)
30
31
            else:
32
                    probabilidad = jMenorAi(i,j)
33
            return round (probabilidad, 4)
34
   def generarMatriz():
35
            archivo = open("matrizDeTransicion.txt","w")
36
            cadena = '
37
            matriz=[]
38
            for m in range (0, cant):
39
                    fila=[]
40
                    for n in range (0,cant):
                             valor=funcionProbabilidad(m,n)
42
                             fila.append(valor)
43
                             cadena = cadena + str(valor) + ','
44
                    archivo.write(cadena + os.linesep)
45
                    matriz.append(fila)
46
                    cadena='
47
            archivo.close()
48
49
            return matriz
50
   #a) genero la matriz de transición
51
   matrizDeTransicion = generarMatriz()
52
   # La matriz de transición de estados se obtiene de la siguiente manera, dado que el
54
       ejercicio impone por simplicidad que la cantidad máxima
   # de clientes que se permite en simultaneo en el Homebanking es 50, entonces la
55
       matriz de transición es de 51 x 51 (Tambien se incluye la
   # cantidad de 0 clientes).
   # Cada elemento de la matriz es el cambio de estado al siguiente, es decir el paso
```



```
del estado i al j, por ejemplo si el elemento de la
    # matriz es el (1,2) entonces es la probabilidad de la cantidad de clientes
58
       conectados sea 2 sabiendo que en el minuto anterior estaba
    # conectado solo 1.
60
    #b)
61
62
    def generarOtroEstado(Lista):
63
            aleatorio = random.random()
64
            sumaTotal = Lista[0]
65
            i=0
66
            while(aleatorio > sumaTotal ):
67
                     if (i < 50):
68
                              sumaTotal = sumaTotal + Lista[i]
69
70
                     sumaTotal = sumaTotal + Lista[i]
            return i
72
73
    estados = []
74
    estadoActual = 0
75
    estados.append(estadoActual)
76
77
    observaciones = 100
78
    #simulo los valores de los estados en cada momento
79
    for i in range(observaciones):
80
            estadoActual = generarOtroEstado(matrizDeTransicion[estadoActual])
81
            estados.append(estadoActual)
82
83
   #grafico de como se modifican los clientes a lo largo de las observaciones.
84
   plt.plot(estados)
85
   plt.title("Evolución del sistema")
86
   plt.xlabel('Observaciones')
87
   plt.ylabel('Conectados')
88
   plt.show()
89
90
91
92
    estados = []
93
    estadoActual = 0
94
    estados.append(estadoActual)
    observaciones = 100000
95
96
    #simulo los valores de los estados en cada momento
97
    for i in range(0, observaciones):
98
            estadoActual = generarOtroEstado(matrizDeTransicion[estadoActual])
99
            estados.append(estadoActual)
100
101
    #Histograma
   plt.title('Histograma')
   plt.xlabel('Estados')
104
    plt.ylabel('Cantidades')
106
    plt.xticks(numpy.arange(50))
107
    plt.hist(estados, bins =51)
    plt.grid(True)
108
   plt.show()
111
112
    # funcion que devuelve el estado estacionario del sistema
113
    def steady_state_prop(matriz):
114
            dimension = matriz.shape[0]
            matrizMenosIdentidad = (matriz-numpy.eye(dimension))
116
            vectorDeUnos = numpy.ones(dimension)
117
            matrizMenosIdentidad = numpy.c_[matrizMenosIdentidad, vectorDeUnos]
118
```



```
matrizXTranspuesta = numpy.dot(matrizMenosIdentidad, matrizMenosIdentidad.T)
119
            return numpy.linalg.solve(matrizXTranspuesta, vectorDeUnos)
120
   matrizDeTransicion = numpy.matrix(matrizDeTransicion)
122
123
   estadoEstacionario = steady_state_prop(matrizDeTransicion)
124
   # porcentaje de tiempo en que el sistema no tuvo clientes conectados
125
   print ('Porcentaje de tiempo que el sistema no tuvo clientes conectados: %.8f%%' % (
126
       float(estadoEstacionario[0] * 100)))
127
128
   #e)
129
   \#P(i-->j>=40) <= 0.1
130
131
   probabilidad=0
132
133
   divisor=0
   for i in range(0,51):
134
            for j in range(40,51):
135
                     probabilidad = probabilidad + funcionProbabilidad(i,j)
136
                    divisor=divisor+1
137
   probabilidad = probabilidad/divisor
138
139
    if (probabilidad < 0.1):</pre>
140
            print ("Es recomendable hacer la migración a otro servidor, la probabilidad de
141
        tener mas de 40 clientes es: ", probabilidad)
142
    else:
            print ("No es recomendable hacer la migración a otro servidor, la probabilidad
143
        de tener mas de 40 clientes es:", probabilidad)
```



A.3. Resolución ejercicio 3

A.3.1. ejercicio3.py

```
#!/usr/bin/env/ python
   import matplotlib.pyplot as plt
   from matplotlib.pyplot import plot
4
   import matplotlib.colors
   from mpl_toolkits.mplot3d import Axes3D
   Pt = [8]
9
   Qt = [1/5]
10
   def calculoPt(valor_pt):
11
           return ((-0.909*valor_pt) + (94/11))
12
13
   def fully_price(Pt):
14
           for i in range(1,100):
15
                    Pt.append(calculoPt(Pt[i-1]))
16
17
           return Pt
19
   #Calculamos los valores de Qt
20
   def calculoQt(valor_pt):
           return (9 - (1.1*valor_pt))
21
22
   def cantidadQt(Pt):
23
           for i in range (1,100):
24
                    Qt.append(calculoQt(Pt[i]))
25
           return Qt
26
  prices = fully_price(Pt)
28
  #Graficamos el precio en funcion del tiempo
30 	 t = range(0,100)
   plt.xlabel('Periodo(t)')
   plt.ylabel('Precio')
33
   plt.plot(t, [ prices[i] for i in t ])
   plt.show()
34
35
   #Hacemos el diagrama de fases del sistema
36
   cantidad = cantidadQt(prices)
37
   plt.xlabel('Cantidad')
38
   plt.ylabel('Precio')
   plt.plot(cantidad, prices)
   plt.show()
```



A.4. Resolución ejercicio 4

A.4.1. ejercicio4.py

```
import simpy
  import random as rnd
  import numpy
  import instruccion
6
   generador_instrucciones = instruccion.InstruccionFactory()
   tiempos = []
9
  PROBA_ACCEDER_CACHE = 0.6
10
   TASA\_ACCESO\_CACHE = 500
11
   TASA_ACCESO_MEMORIA_CON_CACHE = 1500
12
   TASA_ACCESO_MEMORIA_SIN_CACHE = 2000
13
   TASA_ARRIBO_INSTRUC = 250
14
   class Procesamiento:
16
17
           def __init__(self, env, tiempos_procesamientos ,instruc, cache ):
18
19
                    self.env = env
                    self.instruc = instruc
20
                    self.tiempo_ejecucion = self.calcular_tiempo_ejecucion(cache)
21
                    self.tiempo_procesamiento = None
22
                    self.registro_procesamientos= tiempos_procesamientos
23
24
25
26
           def ejecutar(self, procesador):
27
                    with procesador.request() as req:
28
                             self.tiempo_procesamiento = env.now
29
                             yield req
30
31
                             yield self.env.timeout(self.tiempo_ejecucion)
32
                             self.tiempo_procesamiento = env.now - self.
       tiempo_procesamiento
                             self.registro_procesamientos.append(self.tiempo_procesamiento
33
34
           def calcular_tiempo_ejecucion(self,cache):
35
                    tiempo_ejecucion = 0
36
37
                    if self.instruc.lee_memoria:
39
40
                             if not cache:
                                     tiempo_ejecucion += numpy.random.exponential(1/
41
       TASA_ACCESO_MEMORIA_SIN_CACHE)
42
43
                             elif cache:
44
45
                                     en_cache = (rnd.uniform(0,1) <= PROBA_ACCEDER_CACHE)</pre>
46
47
                                     if not en_cache:
48
                                              tiempo_ejecucion += numpy.random.exponential
49
       (1/TASA_ACCESO_MEMORIA_CON_CACHE) #busqueda en memoria
50
                                     else:
                                              tiempo_ejecucion += numpy.random.exponential
51
       (1/TASA_ACCESO_CACHE) #busqueda en cache
                    tiempo_ejecucion += numpy.random.exponential(1/self.instruc.costo())
54
```



```
55
                    return tiempo_ejecucion
56
57
58
60
   def procesar_instrucciones(environment, cantidad, cache):
61
           procesador = simpy.Resource(env, capacity = 1)
           for i in range(cantidad):
62
                    instruc = generador_instrucciones.nueva_instruccion()
63
                    proc = Procesamiento(env, tiempos,instruc, cache)
64
                    environment.process(proc.ejecutar(procesador))
65
                    tiempo_prox_instruc = numpy.random.exponential(1/TASA_ARRIBO_INSTRUC)
66
                    yield environment.timeout(tiempo_prox_instruc)
67
68
69
70
   cantidad = 30000
71
72
   env = simpy.Environment()
73
   env.process(procesar_instrucciones(env, cantidad, False))
74
   env.run()
75
  print(sum(tiempos))
76
   print("Tiempo total de ejecucion alternativa 1 20000 instrucciones: ", round(sum(
       tiempos)))
78
79
   tiempos = []
80
   env = simpy.Environment()
   env.process(procesar_instrucciones(env, cantidad, True))
83
   env.run()
   print("Tiempo total de ejecucion alternativa 2 20000 instrucciones: ", round(sum(
84
       tiempos)))
```



A.5. Resolución ejercicio 5

A.5.1. ejercicio5.py

```
import random
  from random import randint
  import simpy
   import numpy
4
   from numpy import mean
   client_count = 10000
9
   arrival_rate = 45
   tiempo_esperas = []
10
   class Client(object):
12
13
       def process_duration(self):
14
            if (self.type == 'A'):
                return (75 + randint(-10, 10))
16
            if (self.type == 'B'):
17
                return (60 + randint(-15, 15))
19
            return (90 + randint(-20, 20))
20
21
       def __init__(self, env):
22
            self.tiempo_entrada = env.now
23
            self.env = env
24
            self.type = numpy.random.choice(['A', 'B', 'C'], p=[0.6, 0.25, 0.15])
25
26
       def process(self, cashier):
27
           global tiempo_esperas
28
            with cashier.request() as req:
29
                process_duration = self.get_process_duration()
30
                yield req
31
32
                yield self.env.timeout(process_duration)
33
            # print("%.2f Client type %s attended" % (self.env.now, self.type))
34
            tiempo_esperas.append(env.now - self.tiempo_entrada)
35
36
       def get_process_duration(self):
37
            return self.process_duration()
38
39
   class Balanceador(object):
40
       def __init__(self, round_robin):
42
            self.resources = []
43
            self.round_robin = round_robin
44
            self.last_assigned = 0
45
46
            for i in range(6):
47
                self.resources.append(simpy.Resource(env, capacity = 1))
48
49
                self.cantidad_colas = 6
50
51
       def get_resource(self):
            #If we use Round Robin politic
            if self.round_robin:
54
                self.last_assigned = (self.last_assigned + 1) % 6
55
                return self.resources[self.last_assigned]
56
            else:
                # If we assign randomly
58
                random_value = randint(0,5)
59
```



```
return_value = self.resources[random_value]
60
                return return_value
61
62
63
64
   def generate_clients(environment, count, interval):
65
       #Select one the options in the exercise
       balanceador_round_robin = Balanceador(False)
66
       balanceador_2 = Balanceador(True)
67
68
       balanceador = balanceador_2
69
70
       for i in range(count):
71
           client = Client(env)
72
           environment.process(client.process(balanceador.get_resource()))
73
74
           t = random.expovariate(1.0 / interval)
75
           yield environment.timeout(t)
76
77
   env = simpy.Environment(
78
   env.process(generate_clients(env, client_count, arrival_rate))
79
   env.run()
80
81
  print("Tiempo espera: %s" % mean(tiempo_esperas))
82
  print("Tiempo max: %s" % max(tiempo_esperas))
83
84 print("Tiempo min: %s" % min(tiempo_esperas))
85 print("Tiempo total: %s" % env.now)
```