

PRÁCTICA 1

En primer lugar, para la primera parte de la práctica 1, al realizar el método de ramificación y acotación hay que tener en cuenta que no se necesita lista cerrada debido a que siempre la peor ruta con el `path_cost` más largo estará siempre al final. Por tanto podemos utilizar el `tree_search` y un método FIFO con una modificación:

```
def ramificacion_acotacion(problem):  
    return tree_search(problem, FIFOQueueRAMACO())
```

Al realizar la modificación tengo en cuenta lo siguiente, al extender la lista abierta, me los deberá ordenar en función del `path_cost`, para que el menor siempre salga primero y el peor esté siempre al final:

```
class FIFOQueueRAMACO(Queue):  
  
    def __init__(self):  
        self.A = []  
        self.start = 0  
  
    def append(self, item):  
        self.A.append(item)  
  
    def __len__(self):  
        return len(self.A) - self.start  
  
    def extend(self, items):  
        self.A.extend(items)  
        self.A.sort(key=lambda n: n.path_cost)  
  
    def pop(self):  
        e = self.A[self.start]  
        self.start += 1  
        if self.start > 5 and self.start > len(self.A) / 2:  
            self.A = self.A[self.start:]  
            self.start = 0  
        return e
```

Para la segunda parte de la práctica, vuelvo a utilizar el método del `tree_search` por el mismo motivo que el de la primera parte, y esta vez puedo utilizar también el método ya implementado `PriorityQueue` debido a que si le paso por parámetro una función, me devolverá el elemento mínimo primero. Para este caso con subestimación le sumo la distancia euclídea:

```
def ramificacion_acotacion_subestimacion(problem):  
    return tree_search(problem, PriorityQueue(f=lambda x: x.path_cost +  
        problem.h(x)))
```

Tenemos en cuenta que los métodos de anchura y profundidad son métodos de búsqueda de fuerza bruta sin una base fundamentada para encontrar el camino óptimo, es por ello que ramificación y acotación con subestimación obtiene un número de nodos expandidos menor casi siempre que estos métodos, además de asegurarse que es una mejor opción. Si la heurística no fuera consistente, seguiríamos expandiendo nodos en el árbol y tendríamos una lista más larga, se puede observar cuando hacemos búsquedas sin subestimación.

Cristian David Estupiñán Ojeda

Christian Brito Ramos

Tablas:

Camino C – S :

<u>Búsqueda:</u>	<u>Traza</u>	<u>Nodos expandidos</u>
Anchura	[<Node S>, <Node R>, <Node C>]	5
Profundidad	[<Node S>, <Node O>, <Node Z>, <Node A>, <Node T>, <Node L>, <Node M>, <Node D>, <Node C>]	8
Ramificación y Acotación	[<Node S>, <Node R>, <Node C>]	5
RyA con subestimación	[<Node S>, <Node R>, <Node C>]	2

Camino O – L :

<u>Búsqueda:</u>	<u>Traza</u>	<u>Nodos expandidos</u>
Anchura	[<Node L>, <Node T>, <Node A>, <Node S>, <Node O>]	10
Profundidad	[<Node L>, <Node T>, <Node A>, <Node Z>, <Node O>]	4
Ramificación y Acotación	[<Node L>, <Node T>, <Node A>, <Node Z>, <Node O>]	29
RyA con subestimación	[<Node L>, <Node T>, <Node A>, <Node Z>, <Node O>]	8

Camino R – B :

Búsqueda:	Traza	Nodos expandidos
Anchura	[<Node B>, <Node P>, <Node R>]	4
Profundidad	[<Node B>, <Node F>, <Node S>, <Node O>, <Node Z>, <Node A>, <Node T>, <Node L>, <Node M>, <Node D>, <Node C>, <Node R>]	11
Ramificación y Acotación	[<Node B>, <Node P>, <Node R>]	7
RyA con subestimación	[<Node B>, <Node P>, <Node R>]	2

Camino Z – S :

Búsqueda:	Traza	Nodos expandidos
Anchura	[<Node S>, <Node A>, <Node Z>]	3
Profundidad	[<Node S>, <Node O>, <Node Z>]	2
Ramificación y Acotación	[<Node S>, <Node A>, <Node Z>]	7
RyA con subestimación	[<Node S>, <Node A>, <Node Z>]	3

Camino M – C :

Búsqueda:	Traza	Nodos expandidos
Anchura	[<Node C>, <Node D>, <Node M>]	3
Profundidad	[<Node C>, <Node R>, <Node P>, <Node B>, <Node F>, <Node S>, <Node O>, <Node Z>, <Node A>, <Node T>, <Node L>, <Node M>]	18
Ramificación y Acotación	[<Node C>, <Node D>, <Node M>]	6
RyA con subestimación	[<Node C>, <Node D>, <Node M>]	2

PRÁCTICA 2

En primer lugar, se obtienen los datos y se utiliza la función `one_hot` para codificar los resultados en Unos y Ceros.

```
import tensorflow as tf
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

# Translate a list of labels into an array of 0's and one 1.
# i.e.: 4 -> [0,0,0,0,1,0,0,0,0,0]
def one_hot(x, n):
    """
    :param x: label (int)
    :param n: number of bits
    :return: one hot code
    """
    if type(x) == list:
        x = np.array(x)
    x = x.flatten()
    o_h = np.zeros((len(x), n))
    o_h[np.arange(len(x)), x] = 1
    return o_h

data = np.genfromtxt('iris.data', delimiter=",") # iris.data file loading
np.random.shuffle(data) # we shuffle the data
x_data = data[:, 0:4].astype('f4') # the samples are the four first rows of
data
y_data = one_hot(data[:, 4].astype(int), 3) # the labels are in the last row.
Then we encode them in one hot code
```

Después, guardamos un espacio para x e y . X son las entradas e Y las salidas que se deben dar, las etiquetas. Definimos una capa oculta de 5 neuronas a las que se le pasa las 4 entradas del problema, y las salidas de esas neuronas con 3 neuronas para obtener los resultados:

```
x = tf.placeholder("float", [None, 4]) # samples
y_ = tf.placeholder("float", [None, 3]) # labels

W1 = tf.Variable(np.float32(np.random.rand(4, 5)) * 0.1)
b1 = tf.Variable(np.float32(np.random.rand(5)) * 0.1)

W2 = tf.Variable(np.float32(np.random.rand(5, 3)) * 0.1)
b2 = tf.Variable(np.float32(np.random.rand(3)) * 0.1)
```

En el siguiente paso, h da un resultado según la función sigmoide entre unos y ceros. Y utiliza la función Softmax para utilizarlo como una función probabilidad y convertir el conjunto de evidencias en una probabilidad de que las entradas son de un cierto tipo:

```
h = tf.nn.sigmoid(tf.matmul(x, W1) + b1)
# h = tf.matmul(x, W1) + b1 # Try this!
y = tf.nn.softmax(tf.matmul(h, W2) + b2)
```

En loss obtenemos la pérdida y con la función del gradiente lo minimizamos:

Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos

```
loss = tf.reduce_sum(tf.square(y_ - y))

train = tf.train.GradientDescentOptimizer(0.01).minimize(loss) # learning
rate: 0.01
```

Para finalizar, obtenemos los tamaños de los diferentes conjuntos de entrenamiento, test y validación. Tenemos en cuenta una condición de parada en caso de que el error no mejore en más de 10 veces seguidas y le damos un mínimo de 30 épocas para ejecutar sí o sí. Primero entrenamos cada lote, se pasa la función loss y obtenemos el error para saber si mejora o no, y comprobamos los resultados con el conjunto test:

```
batch_size = 20
tamanoEntrenamiento = int(len(x_data)*0.7)
tamanoTest = int(len(x_data)*0.15)
tamanoValidacion = len(x_data) - tamanoEntrenamiento - tamanoTest

errorAnterior = 0
contadorEstabilizacion = 0
vectorErrores = []

epoch = 0

while (contadorEstabilizacion < 15) or (epoch <= 30):
    for jj in xrange(int(tamanoEntrenamiento/batch_size)):
        minimo = min(batch_size, tamanoEntrenamiento - jj * batch_size)
        batch_xs = x_data[jj * batch_size: jj * batch_size + minimo]
        batch_ys = y_data[jj * batch_size: jj * batch_size + minimo]
        sess.run(train, feed_dict={x: batch_xs, y_: batch_ys})

        validacion_x = x_data[jj * batch_size + minimo: jj * batch_size + minimo +
tamanoValidacion]
        validacion_y = y_data[jj * batch_size + minimo: jj * batch_size + minimo +
tamanoValidacion]
        error = sess.run(loss, feed_dict={x: validacion_x, y_: validacion_y})
        vectorErrores.append(error)

    #Comprobacion de la estabilizacion

    if (epoch == 0):
        errorAnterior = error
    elif (error >= errorAnterior * 0.95):
        contadorEstabilizacion += 1
    else:
        contadorEstabilizacion = 0
        errorAnterior = error

    print "Estabilizacion: %d" % contadorEstabilizacion

    print "Epoch #:", epoch, "Error: ", error
    result = sess.run(y, feed_dict={x: validacion_x})
    for b, r in zip(validacion_y, result):
        print b, "-->", r
    print "-----"
    epoch += 1

batch_xt = x_data[len(x_data) - tamanoTest:]
batch_yt = y_data[len(y_data) - tamanoTest:]

contadorFallos = 0
result = sess.run(y, feed_dict={x: batch_xt})
for b, r in zip(batch_yt, result):
    if np.argmax(b) != np.argmax(r):
```

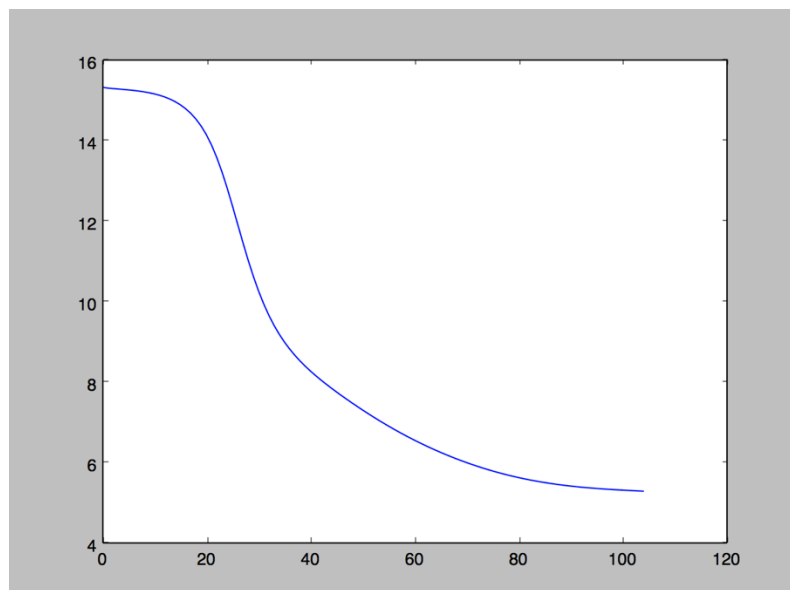
Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos

```
contadorFallos += 1

print "El numero de fallos obtenido es de: %d" % contadorFallos
resultado = (1-(contadorFallos/float(tamanoTest)))*100
print "El porcentaje es de: %f" % resultado, "%"

plt.figure()
vectorErrores = np.array(vectorErrores)
plt.plot(vectorErrores)
plt.show()
```

Estos son los resultados de los errores frente a las épocas del iris:



Para mnist se sigue el mismo procedimiento que para iris pero el número de épocas mínimo pasa a ser 20 y el número de neuronas pasa a ser 10 en la capa intermedia:

```
import gzip
import cPickle

import tensorflow as tf
import numpy as np

# Translate a list of labels into an array of 0's and one 1.
# i.e.: 4 -> [0,0,0,0,1,0,0,0,0,0]
def one_hot(x, n):
    """
    :param x: label (int)
    :param n: number of bits
    :return: one hot code
    """
    if type(x) == list:
        x = np.array(x)
    x = x.flatten()
    o_h = np.zeros((len(x), n))
    o_h[np.arange(len(x)), x] = 1
    return o_h

f = gzip.open('mnist.pkl.gz', 'rb')
train_set, valid_set, test_set = cPickle.load(f)
```

Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos

```
f.close()

train_x, train_y = train_set
valid_x, valid_y = valid_set
test_x, test_y = test_set

# ----- Visualizing some element of the MNIST dataset -----
-

#import matplotlib.cm as cm
import matplotlib.pyplot as plt

#plt.imshow(train_x[57].reshape((28, 28)), cmap=cm.Greys_r)
#plt.show() # Let's see a sample
#print train_y[57]

# TODO: the neural net!!

y_data_train = one_hot(train_y[:].astype(int), 10)
y_data_valid = one_hot(valid_y[:].astype(int), 10)
y_data_test = one_hot(test_y[:].astype(int), 10)

x = tf.placeholder("float", [None, 784]) # samples
y_ = tf.placeholder("float", [None, 10]) # labels

W1 = tf.Variable(np.float32(np.random.rand(784, 10)) * 0.1)
b1 = tf.Variable(np.float32(np.random.rand(10)) * 0.1)

W2 = tf.Variable(np.float32(np.random.rand(10, 10)) * 0.1)
b2 = tf.Variable(np.float32(np.random.rand(10)) * 0.1)

h = tf.nn.sigmoid(tf.matmul(x, W1) + b1)
# h = tf.matmul(x, W1) + b1 # Try this!
y = tf.nn.softmax(tf.matmul(h, W2) + b2)

loss = tf.reduce_sum(tf.square(y_ - y))
train = tf.train.GradientDescentOptimizer(0.01).minimize(loss) # learning
rate: 0.01

init = tf.initialize_all_variables()

sess = tf.Session()
sess.run(init)

print "-----"
print "   Start training...   "
print "-----"

batch_size = 20

tamanoEntrenamiento = int(len(train_x))
tamanoTest = int(len(valid_x))

errorAnterior = 0;
contadorEstabilidad = 0
vectorErrores = []

epoch = 0

while (contadorEstabilidad < 10) or (epoch <= 20):
    for jj in xrange(tamanoEntrenamiento / batch_size):
        minimo = min(batch_size, tamanoEntrenamiento - jj * batch_size)
        batch_xs = train_x[jj * batch_size: jj * batch_size + minimo]
        batch_ys = y_data_train[jj * batch_size: jj * batch_size + minimo]
```

```
sess.run(train, feed_dict={x: batch_xs, y_: batch_ys})

validacion_x = valid_x
validacion_y = y_data_valid
error = sess.run(loss, feed_dict={x: validacion_x, y_: validacion_y})
vectorErrores.append(error)

if (epoch == 0):
    errorAnterior = error
elif (error >= errorAnterior * 0.95):
    contadorEstabilidad += 1
else:
    contadorEstabilidad = 0
    errorAnterior = error

print "Estabilizacion: %d" % contadorEstabilidad

print "Epoch #:", epoch, "Error: ", error
print "-----"
epoch += 1

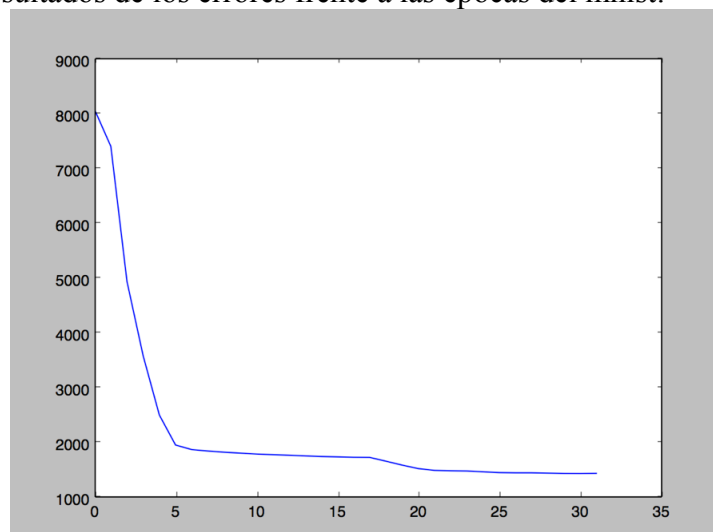
batch_xt = test_x
batch_yt = y_data_test

contadorFallos = 0
result = sess.run(y, feed_dict={x: batch_xt})
for b, r in zip(batch_yt, result):
    if np.argmax(b) != np.argmax(r):
        contadorFallos += 1

print "El numero de fallos obtenido es de: %d" % contadorFallos
resultado = (1-(contadorFallos/float(tamanoTest)))*100
print "El porcentaje es de: %f" % resultado, "%"

plt.figure()
vectorErrores = np.array(vectorErrores)
plt.plot(vectorErrores)
plt.show()
```

Estos son los resultados de los errores frente a las épocas del mnist:



PRÁCTICA 3

En primer lugar, creo un diccionario inverso al que se encuentra en la práctica para que en función del índice del valor máximo del estado y la acción que deba tomar, realice dicha acción.

```
actions_list_inverso = {0: "UP",  
                        1: "RIGHT",  
                        2: "DOWN",  
                        3: "LEFT",  
                        }
```

Cuento el número de acciones promedio aumentando la variable después de ir a cada estado. Y lo muestro dividiéndolo por el número de episodios que se han ejecutado.

```
# CALCULO PROMEDIO EXPLORACION  
  
print "Exploracion: "  
  
contadorExploracion = 0  
contadorPorEpisodio = 0  
vectorExploracion = []  
numeroEpisodios = 1000  
  
# Episodes  
for i in xrange(numeroEpisodios):  
    state = getRndState()  
    while state != final_state:  
        action = getRndAction(state)  
        y = getStateCoord(state)[0] + actions_vectors[action][0]  
        x = getStateCoord(state)[1] + actions_vectors[action][1]  
        new_state = getState(y, x)  
        qlearning(state, actions_list[action], new_state)  
        state = new_state  
        contadorExploracion = contadorExploracion + 1  
        contadorPorEpisodio += 1  
    vectorExploracion.append(contadorPorEpisodio)  
    contadorPorEpisodio = 0  
  
print "Calculo promedio:"  
print contadorExploracion/numeroEpisodios  
#print Q
```

Para la explotación, en caso de que la lista del estado actual tenga algún valor distinto de 0, se cogerá de la lista el índice del valor más grande y esa será la acción que deberá realizar. Vuelvo además a tomar el número de cálculos promedio e imprimirlo por pantalla.

```
# CALCULO PROMEDIO GREEDY  
  
print "Greedy: "  
  
Q = np.zeros((height * width, num_actions))  
contadorGreedy = 0  
contadorPorEpisodio = 0  
vectorGreedy = []  
numeroEpisodios = 1000  
  
# Episodes  
for i in xrange(numeroEpisodios):  
    state = getRndState()  
    while state != final_state:
```

```
    if max(Q[state]) != 0:
        indice = np.argmax(Q[state])
        action = actions_list_inverso[indice]
    else:
        action = getRndAction(state)
    y = getStateCoord(state)[0] + actions_vectors[action][0]
    x = getStateCoord(state)[1] + actions_vectors[action][1]
    new_state = getState(y, x)
    qlearning(state, actions_list[action], new_state)
    state = new_state
    contadorGreedy += 1
    contadorPorEpisodio += 1
    vectorGreedy.append(contadorPorEpisodio)
    contadorPorEpisodio = 0
print "Calculo promedio:"
print contadorGreedy/numeroEpisodios
#print Q
```

Para el caso del e-greedy es similar al de la explotación, con la diferencia de que si existe algún número random que sea superior a un porcentaje determinado, que tome una acción aleatoria aun teniendo algún valor distinto de 0 en la lista de acciones del estado en el que se encuentre. Le di 3 valores distintos: 0,9;0,85;0,8.

```
# CALCULO PROMEDIO E-GREEDY e=0.9

print "E-Greedy e=0.9: "

Q = np.zeros((height * width, num_actions))
contadorEGreedy09 = 0
contadorPorEpisodio = 0
vectorEGreedy09 = []
numeroEpisodios = 1000
e = 0.90

# Episodes
for i in xrange(numeroEpisodios):
    state = getRndState()
    while state != final_state:
        if max(Q[state]) != 0:
            if (random.random() > e):
                action = getRndAction(state)
            else:
                indice = np.argmax(Q[state])
                action = actions_list_inverso[indice]
        else:
            action = getRndAction(state)
        y = getStateCoord(state)[0] + actions_vectors[action][0]
        x = getStateCoord(state)[1] + actions_vectors[action][1]
        new_state = getState(y, x)
        qlearning(state, actions_list[action], new_state)
        state = new_state
        contadorEGreedy09 = contadorEGreedy09 + 1
        contadorPorEpisodio += 1
    vectorEGreedy09.append(contadorPorEpisodio)
    contadorPorEpisodio = 0

print "Calculo promedio:"
print contadorEGreedy09/numeroEpisodios
#print Q

# CALCULO PROMEDIO E-GREEDY e=0.85
```

```
print "E-Greedy e=0.85: "  
  
Q = np.zeros((height * width, num_actions))  
contadorEGreedy085 = 0  
contadorPorEpisodio = 0  
vectorEGreedy085 = []  
numeroEpisodios = 1000  
e = 0.85  
  
# Episodes  
for i in xrange(numeroEpisodios):  
    state = getRndState()  
    while state != final_state:  
        if max(Q[state]) != 0:  
            if (random.random() > e):  
                action = getRndAction(state)  
            else:  
                indice = np.argmax(Q[state])  
                action = actions_list_inverso[indice]  
        else:  
            action = getRndAction(state)  
        y = getStateCoord(state)[0] + actions_vectors[action][0]  
        x = getStateCoord(state)[1] + actions_vectors[action][1]  
        new_state = getState(y, x)  
        qlearning(state, actions_list[action], new_state)  
        state = new_state  
        contadorEGreedy085 = contadorEGreedy085 + 1  
        contadorPorEpisodio += 1  
    vectorEGreedy085.append(contadorPorEpisodio)  
    contadorPorEpisodio = 0  
  
print "Calculo promedio:"  
print contadorEGreedy085/numeroEpisodios  
#print Q  
  
# CALCULO PROMEDIO E-GREEDY e=0.8  
  
print "E-Greedy e=0.8: "  
  
Q = np.zeros((height * width, num_actions))  
contadorEGreedy08 = 0  
contadorPorEpisodio = 0  
vectorEGreedy08 = []  
numeroEpisodios = 1000  
e = 0.8  
  
# Episodes  
for i in xrange(numeroEpisodios):  
    state = getRndState()  
    while state != final_state:  
        if max(Q[state]) != 0:  
            if (random.random() > e):  
                action = getRndAction(state)  
            else:  
                indice = np.argmax(Q[state])  
                action = actions_list_inverso[indice]  
        else:  
            action = getRndAction(state)  
        y = getStateCoord(state)[0] + actions_vectors[action][0]  
        x = getStateCoord(state)[1] + actions_vectors[action][1]  
        new_state = getState(y, x)  
        qlearning(state, actions_list[action], new_state)  
        state = new_state
```

Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos

```
        contadorEGreedy08 = contadorEGreedy08 + 1
        contadorPorEpisodio += 1
        vectorEGreedy08.append(contadorPorEpisodio)
        contadorPorEpisodio = 0

print "Calculo promedio:"
print contadorEGreedy08/numeroEpisodios

# Q matrix plot

s = 0
ax = plt.axes()
ax.axis([-1, width + 1, -1, height + 1])

for j in xrange(height):

    plt.plot([0, width], [j, j], 'b')
    for i in xrange(width):
        plt.plot([i, i], [0, height], 'b')

        direction = np.argmax(Q[s])
        if s != final_state:
            if direction == 0:
                ax.arrow(i + 0.5, 0.75 + j, 0, -0.35, head_width=0.08,
head_length=0.08, fc='k', ec='k')
            if direction == 1:
                ax.arrow(0.25 + i, j + 0.5, 0.35, 0., head_width=0.08,
head_length=0.08, fc='k', ec='k')
            if direction == 2:
                ax.arrow(i + 0.5, 0.25 + j, 0, 0.35, head_width=0.08,
head_length=0.08, fc='k', ec='k')
            if direction == 3:
                ax.arrow(0.75 + i, j + 0.5, -0.35, 0., head_width=0.08,
head_length=0.08, fc='k', ec='k')
            s += 1

        plt.plot([i+1, i+1], [0, height], 'b')
        plt.plot([0, width], [j+1, j+1], 'b')

plt.show()

plt.figure()
print vectorExploracion
vectorExploracion = np.array(vectorExploracion)
plt.plot(vectorExploracion)
plt.show()

plt.figure()
print vectorGreedy
vectorGreedy = np.array(vectorGreedy)
plt.plot(vectorGreedy)
plt.show()

plt.figure()
print vectorEGreedy09
vectorEGreedy09 = np.array(vectorEGreedy09)
plt.plot(vectorEGreedy09)
plt.show()

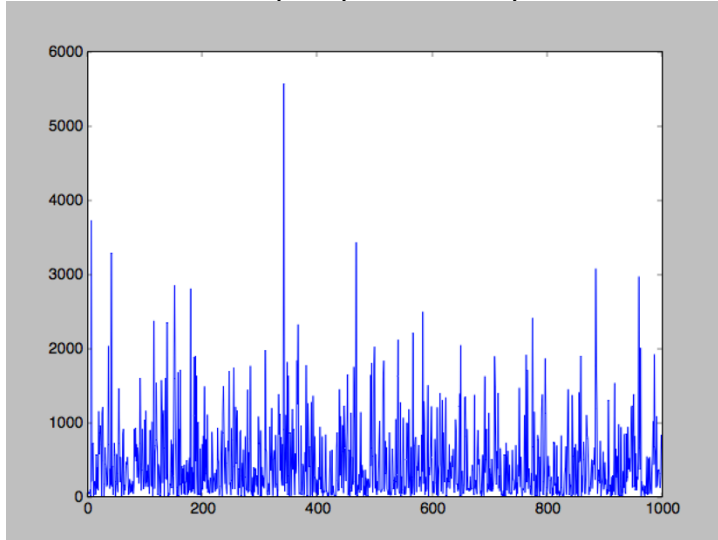
plt.figure()
print vectorEGreedy085
vectorEGreedy085 = np.array(vectorEGreedy085)
plt.plot(vectorEGreedy085)
plt.show()

plt.figure()
```

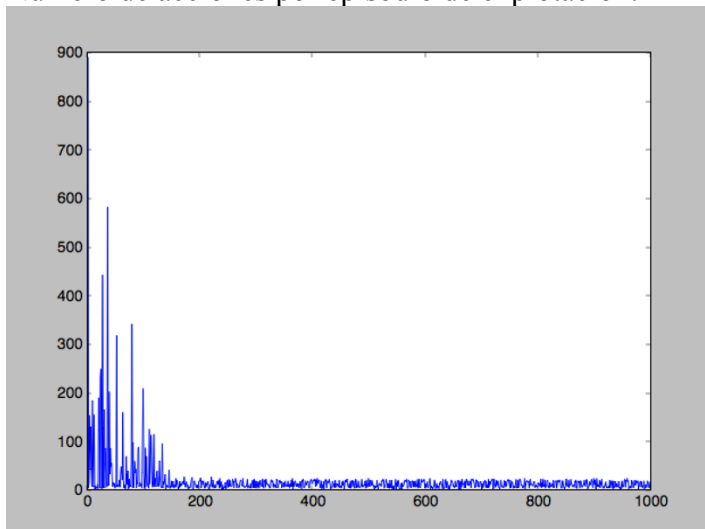
Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos

```
print vectorEGreedy08  
vectorEGreedy08 = np.array(vectorEGreedy08)  
plt.plot(vectorEGreedy08)  
plt.show()
```

Número de acciones por episodio de exploración:

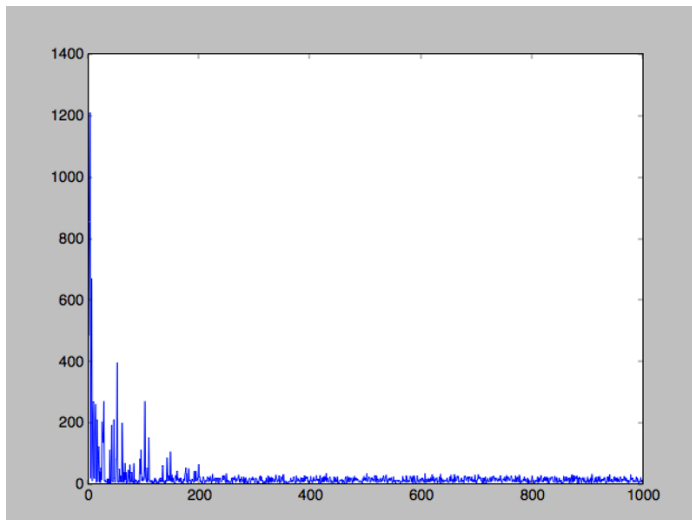


Número de acciones por episodio de explotación:

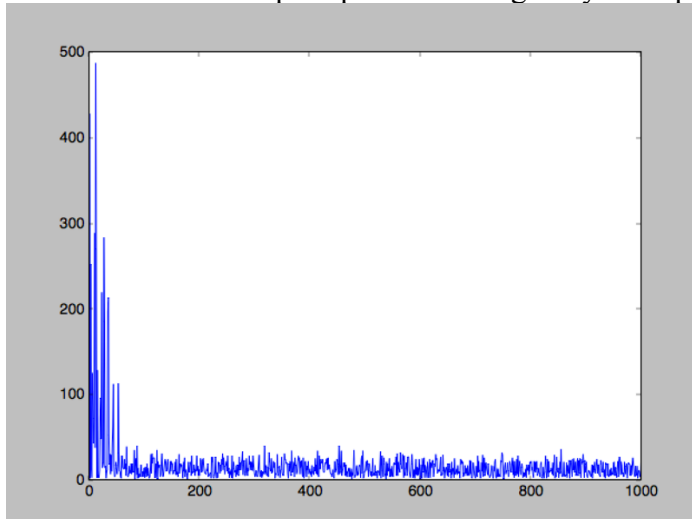


Número de acciones por episodio de E-greedy con $\epsilon = 0.9$:

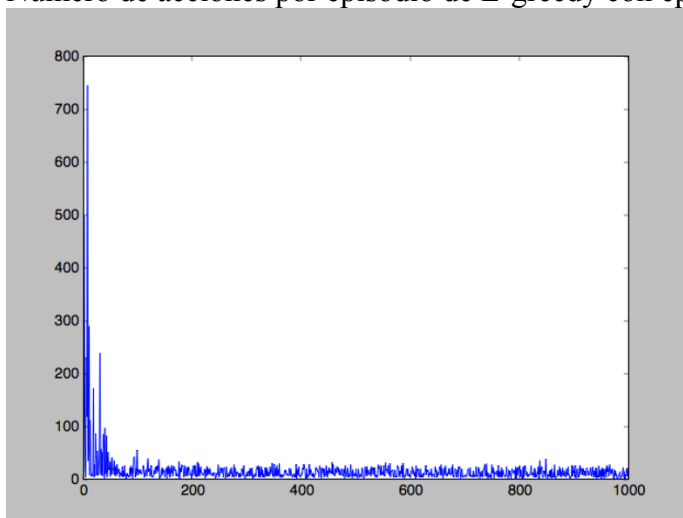
Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos



Número de acciones por episodio de E-greedy con $\epsilon = 0.85$:



Número de acciones por episodio de E-greedy con $\epsilon = 0.8$:



Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos

Todas las tablas siguientes están basadas en un total de 50 episodios en vez de 1000:

TABLA ACCIONES POR EPISODIO DE EXPLORACIÓN:

EPISODIO	ACCIONES
1	90
2	253
3	257
4	1
5	0
6	546
7	147
8	320
9	1
10	721
11	69
12	248
13	154
14	37
15	230
16	477
17	13
18	27
19	460
20	55
21	415
22	54
23	327
24	116
25	494
26	184
27	33
28	0
29	516
30	108
31	985
32	6
33	367
34	13
35	442
36	10
37	39
38	12
39	510

40	497
41	5
42	100
43	250
44	546
45	9
46	35
47	145
48	526
49	202
50	398

TABLA Q RESULTANTE:

[0.00000000e+00	3.27680000e+01	3.27680000e+01	0.00000000e+00]
[0.00000000e+00	4.09600000e+01	4.09600000e+01	2.62144000e+01]
[0.00000000e+00	5.12000000e+01	5.12000000e+01	3.27680000e+01]
[0.00000000e+00	4.09600000e+01	6.40000000e+01	4.09600000e+01]
[0.00000000e+00	0.00000000e+00	5.12000000e+01	5.12000000e+01]
[2.62144000e+01	4.09600000e+01	4.09600000e+01	0.00000000e+00]
[3.27680000e+01	5.12000000e+01	5.12000000e+01	3.27680000e+01]
[4.09600000e+01	6.40000000e+01	6.40000000e+01	4.09600000e+01]
[5.12000000e+01	5.12000000e+01	8.00000000e+01	5.12000000e+01]
[4.09600000e+01	0.00000000e+00	6.40000000e+01	6.40000000e+01]
[3.27680000e+01	5.12000000e+01	5.12000000e+01	0.00000000e+00]
[4.09600000e+01	6.40000000e+01	6.40000000e+01	4.09600000e+01]
[5.12000000e+01	8.00000000e+01	8.00000000e+01	5.12000000e+01]
[6.40000000e+01	6.40000000e+01	1.00000000e+02	6.40000000e+01]
[5.12000000e+01	0.00000000e+00	8.00000000e+01	8.00000000e+01]
[4.09600000e+01	6.40000000e+01	-9.95904000e+03	0.00000000e+00]
[5.12000000e+01	8.00000000e+01	-9.94880000e+03	5.12000000e+01]
[6.40000000e+01	1.00000000e+02	-9.93600000e+03	6.40000000e+01]
[0.00000000e+00	0.00000000e+00	0.00000000e+00	0.00000000e+00]
[6.40000000e+01	0.00000000e+00	6.40000000e+01	1.00000000e+02]
[5.12000000e+01	-9.94880000e+03	2.09715200e+01	0.00000000e+00]
[6.40000000e+01	-9.93600000e+03	2.62144000e+01	-9.95904000e+03]
[8.00000000e+01	-9.92000000e+03	3.27680000e+01	-9.94880000e+03]
[1.00000000e+02	6.40000000e+01	4.09600000e+01	-9.93600000e+03]
[8.00000000e+01	0.00000000e+00	5.12000000e+01	-9.92000000e+03]
[-9.95904000e+03	2.62144000e+01	1.67772160e+01	0.00000000e+00]
[-9.94880000e+03	3.27680000e+01	2.09715200e+01	2.09715200e+01]
[-9.93600000e+03	4.09600000e+01	2.62144000e+01	2.62144000e+01]
[-9.92000000e+03	5.12000000e+01	3.27680000e+01	3.27680000e+01]
[6.40000000e+01	0.00000000e+00	4.09600000e+01	4.09600000e+01]
[2.09715200e+01	2.09715200e+01	1.34217728e+01	0.00000000e+00]
[2.62144000e+01	2.62144000e+01	1.67772160e+01	1.67772160e+01]
[3.27680000e+01	3.27680000e+01	2.09715200e+01	2.09715200e+01]
[4.09600000e+01	4.09600000e+01	2.62144000e+01	2.62144000e+01]

Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos

```
[ 5.12000000e+01 0.00000000e+00 3.27680000e+01 3.27680000e+01]
[ 1.67772160e+01 1.67772160e+01 1.07374182e+01 0.00000000e+00]
[ 2.09715200e+01 2.09715200e+01 1.34217728e+01 1.34217728e+01]
[ 2.62144000e+01 2.62144000e+01 1.67772160e+01 1.67772160e+01]
[ 3.27680000e+01 3.27680000e+01 2.09715200e+01 2.09715200e+01]
[ 4.09600000e+01 0.00000000e+00 2.62144000e+01 2.62144000e+01]
[ 1.34217728e+01 1.34217728e+01 8.58993459e+00 0.00000000e+00]
[ 1.67772160e+01 1.67772160e+01 -9.98926258e+03 1.07374182e+01]
[ 2.09715200e+01 2.09715200e+01 -9.98657823e+03 1.34217728e+01]
[ 2.62144000e+01 2.62144000e+01 -9.98322278e+03 1.67772160e+01]
[ 3.27680000e+01 0.00000000e+00 -9.97902848e+03 2.09715200e+01]
[ 1.07374182e+01 -9.98926258e+03 6.87194767e+00 0.00000000e+00]
[ 1.34217728e+01 -9.98657823e+03 5.49755814e+00 8.58993459e+00]
[ 1.67772160e+01 -9.98322278e+03 4.39804651e+00 -9.98926258e+03]
[ 2.09715200e+01 -9.97902848e+03 3.51843721e+00 -9.98657823e+03]
[ 2.62144000e+01 0.00000000e+00 2.81474977e+00 -9.98322278e+03]
[ 8.58993459e+00 5.49755814e+00 5.49755814e+00 0.00000000e+00]
[ -9.98926258e+03 4.39804651e+00 4.39804651e+00 6.87194767e+00]
[ -9.98657823e+03 3.51843721e+00 3.51843721e+00 5.49755814e+00]
[ -9.98322278e+03 2.81474977e+00 2.81474977e+00 4.39804651e+00]
[ -9.97902848e+03 0.00000000e+00 2.25179981e+00 3.51843721e+00]
[ 6.87194767e+00 4.39804651e+00 4.39804651e+00 0.00000000e+00]
[ 5.49755814e+00 3.51843721e+00 3.51843721e+00 5.49755814e+00]
[ 4.39804651e+00 2.81474977e+00 2.81474977e+00 4.39804651e+00]
[ 3.51843721e+00 2.25179981e+00 2.25179981e+00 3.51843721e+00]
[ 2.81474977e+00 0.00000000e+00 1.80143985e+00 2.81474977e+00]
[ 5.49755814e+00 3.51843721e+00 3.51843721e+00 0.00000000e+00]
[ 4.39804651e+00 2.81474977e+00 2.81474977e+00 4.39804651e+00]
[ 3.51843721e+00 2.25179981e+00 2.25179981e+00 3.51843721e+00]
[ 2.81474977e+00 1.80143985e+00 1.80143985e+00 2.81474977e+00]
[ 2.25179981e+00 0.00000000e+00 1.44115188e+00 2.25179981e+00]
[ 4.39804651e+00 2.81474977e+00 2.81474977e+00 0.00000000e+00]
[ 3.51843721e+00 2.25179981e+00 2.25179981e+00 3.51843721e+00]
[ 2.81474977e+00 1.80143985e+00 1.80143985e+00 2.81474977e+00]
[ 2.25179981e+00 1.44115188e+00 1.44115188e+00 2.25179981e+00]
[ 1.80143985e+00 0.00000000e+00 1.15292150e+00 1.80143985e+00]
[ 3.51843721e+00 2.25179981e+00 2.25179981e+00 0.00000000e+00]
[ 2.81474977e+00 1.80143985e+00 1.80143985e+00 2.81474977e+00]
[ 2.25179981e+00 1.44115188e+00 1.44115188e+00 2.25179981e+00]
[ 1.80143985e+00 1.15292150e+00 1.15292150e+00 1.80143985e+00]
[ 1.44115188e+00 0.00000000e+00 9.22337204e-01 1.44115188e+00]
[ 2.81474977e+00 1.80143985e+00 0.00000000e+00 0.00000000e+00]
[ 2.25179981e+00 1.44115188e+00 0.00000000e+00 2.25179981e+00]
[ 1.80143985e+00 1.15292150e+00 0.00000000e+00 1.80143985e+00]
[ 1.44115188e+00 9.22337204e-01 0.00000000e+00 1.44115188e+00]
[ 1.15292150e+00 0.00000000e+00 0.00000000e+00 1.15292150e+00]]
```

Cálculo promedio: 229

TABLA ACCIONES POR EPISODIO DE EXPLOTACIÓN:

EPISODIO	ACCIONES
1	20
2	9
3	546
4	376
5	15
6	271
7	3
8	37
9	54
10	278
11	3
12	6
13	22
14	434
15	381
16	7
17	6
18	379
19	6
20	6
21	123
22	6
23	94
24	17
25	1
26	876
27	34
28	76
29	1
30	39
31	10
32	3
33	5
34	9
35	3
36	1
37	407
38	248

39	16
40	37
41	99
42	5
43	17
44	303
45	75
46	123
47	2
48	6
49	11
50	5

TABLA Q RESULTANTE:

[0.	32.768	0.	0.]
[0.	40.96	0.	0.]
[0.	0.	51.2	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[32.768	0.	0.	0.]
[0.	64.	0.	0.]
[0.	0.	80.	0.]
[0.	0.	0.	64.]
[0.	51.2	0.	0.]
[0.	64.	0.	0.]
[0.	80.	0.	0.]
[0.	0.	100.	0.]
[0.	0.	0.	80.]
[0.	40.96	-10000.	0.]
[51.2	0.	-10000.	0.]
[0.	100.	-10000.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	100.]
[32.768	-10000.	0.	0.]
[40.96	-10000.	0.	-10000.]
[0.	-10000.	0.	-10000.]
[100.	0.	0.	0.]
[80.	0.	0.	-9920.]
[-10000.	0.	0.	0.]
[-10000.	0.	0.	0.]
[-10000.	0.	0.	0.]
[-9920.	0.	0.	0.]
[64.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]

Christian Brito Ramos

Cálculo promedio: 110

Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos

TABLA ACCIONES POR EPISODIO DE E-GREEDY CON ÉPSILON=0.95:

EPISODIO	ACCIONES
1	69
2	116
3	0
4	18
5	516
6	33
7	2
8	228
9	314
10	360
11	2
12	77
13	15
14	9
15	100
16	23
17	3
18	124
19	135
20	37
21	208
22	2
23	4
24	25
25	52
26	20
27	6
28	21
29	8
30	3
31	5
32	4
33	5
34	5
35	82
36	6
37	9
38	1
39	121
40	140
41	45

42	38
43	34
44	8
45	19
46	18
47	5
48	3
49	17
50	39

TABLA Q RESULTANTE:

[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	40.96	0.	0.]
[0.	0.	51.2	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	80.	0.]
[0.	0.	0.	64.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	64.	0.]
[0.	0.	80.	0.]
[0.	0.	100.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	64.	-10000.	0.]
[0.	80.	-10000.	0.]
[0.	100.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	100.]
[0.	-9948.8	0.	0.]
[64.	-10000.	0.	-10000.]
[80.	-10000.	0.	-10000.]
[100.	0.	0.	-10000.]
[80.	0.	51.2	-10000.]
[-10000.	0.	0.	0.]
[-10000.	32.768	0.	0.]
[-9936.	40.96	0.	0.]
[-9920.	51.2	0.	0.]
[64.	0.	0.	0.]
[0.	20.97152	0.	0.]
[0.	26.2144	0.	0.]
[32.768	32.768	0.	0.]
[40.96	0.	0.	0.]
[51.2	0.	0.	32.768]
[0.	0.	0.	0.]

Christian Brito Ramos

Cálculo promedio: 62

Cristian David Estupiñán Ojeda
Christian Brito Ramos

TABLA ACCIONES POR EPISODIO DE E-GREEDY CON ÉPSILON=0.90:

EPISODIO	ACCIONES
1	3
2	613
3	8
4	128
5	102
6	0
7	52
8	1
9	761
10	5
11	202
12	247
13	5
14	66
15	226
16	15
17	23
18	5
19	4
20	336
21	46
22	7
23	172
24	128
25	2
26	553
27	10
28	495
29	70
30	42
31	77
32	8
33	75
34	21
35	201
36	19
37	15
38	4
39	12
40	54
41	9

42	6
43	10
44	14
45	7
46	134
47	32
48	2
49	32
50	32

TABLA Q RESULTANTE:

[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	51.2	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	64.	0.	0.]
[0.	0.	80.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	51.2	0.	0.]
[0.	0.	64.	0.]
[0.	0.	0.	51.2]
[0.	0.	100.	0.]
[0.	0.	0.	80.]
[0.	64.	-10000.	0.]
[0.	80.	-10000.	0.]
[40.96	100.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	100.]
[51.2	-10000.	0.	0.]
[64.	-9936.	0.	-9959.04]
[80.	-10000.	0.	0.]
[0.	0.	40.96	0.]
[80.	0.	0.	-9967.232]
[-9959.04	0.	0.	0.]
[-9948.8	0.	0.	0.]
[-9936.	0.	0.	0.]
[0.	51.2	0.	0.]
[64.	0.	26.2144	40.96]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[0.	0.	0.	0.]
[40.96	26.2144	0.	0.]
[0.	0.	0.	32.768]
[0.	0.	0.	0.]

Christian Brito Ramos

Cálculo promedio: 101