



ΕΘΝΙΚΟ ΜΕΤΣΟΒΙΟ ΠΟΛΥΤΕΧΝΕΙΟ

ΣΧΟΛΗ ΗΛΕΚΤΡΟΛΟΓΩΝ ΜΗΧΑΝΙΚΩΝ ΚΑΙ ΜΗΧΑΝΙΚΩΝ
ΥΠΟΛΟΓΙΣΤΩΝ

ΘΕΩΡΙΑ ΠΛΗΡΟΦΟΡΙΑΣ
6^η ΣΕΙΡΑ ΓΡΑΠΤΩΝ ΑΣΚΗΣΕΩΝ

Ειρήνη Δόντη
ΑΜ: 03119839

9ο εξάμηνο

Αθήνα 2023-2024

Για την επίλυση των μαθηματικών σχέσεων της εκάστοτε άσκησης χρησιμοποιούμε κώδικα σε Python.

Άσκηση 1

1. Η χωρητικότητα του καναλιού προκύπτει ως η μέγιστη αμοιβαία πληροφορία $I(X;Y)$, λαμβάνοντας υπόψιν όλες τις πιθανές κατανομές της $p(x)$, δηλαδή $C = \max_{p(x)} I(X;Y)$. Πρέπει να εξετάσουμε για ποια κατανομή της $p(x)$

μεγιστοποιείται η $I(X;Y)$. Έστω ότι $p(x)$ είναι (p_0, p_1, p_2) και $H(Y) =$

$$-\sum_y p(y) \log(p(y)) = -\sum_y \{ \sum_x p(x) p(y|x) \log(\sum_x p(x) p(y|x)) \} =$$

$$-(1p_0 + 0p_1 + \frac{1}{2}(1-q)p_2) \log_2(1p_0 + 0p_1 + \frac{1}{2}(1-q)p_2)$$

$$-(0p_0 + 1p_1 + \frac{1}{2}(1-q)p_2) \log_2(0p_0 + 1p_1 + \frac{1}{2}(1-q)p_2)$$

$$-(0p_0 + 0p_1 + qp_2) \log_2(0p_0 + 0p_1 + qp_2)$$

$$\text{Επίσης, ισχύει ότι } H(Y|X) = -\sum_x p(x) \sum_y p(y|x) \log(p(y|x)) = p_0 H(r_1) +$$

$p_1 H(r_2) + p_2 H(r_3)$, όπου με $H(r_i)$ την εντροπία της i -οστής γραμμής, αριθμός υπολογίσιμος και ίδιος με την περίπτωση των ισοπίθανων συμβόλων εισόδου.

Καλούμαστε να λύσουμε το πρόβλημα γραμμικού προγραμματισμού.

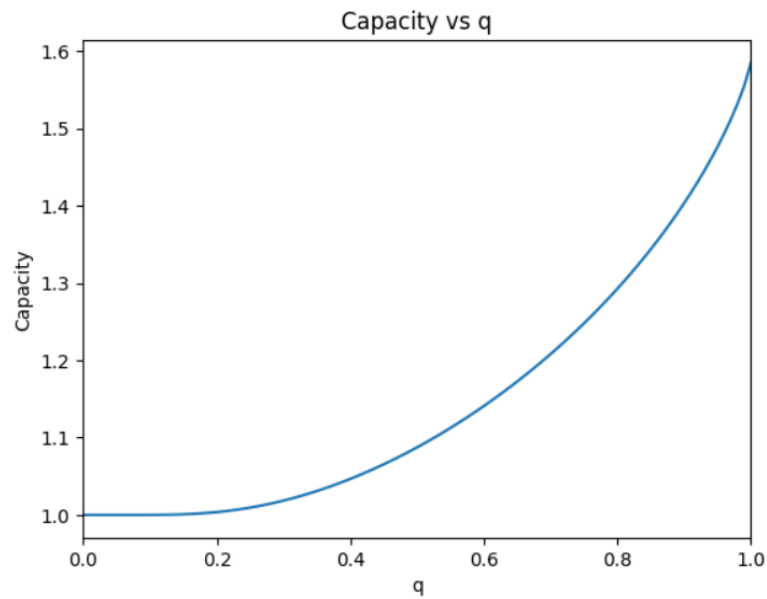
$\max H(Y) - H(Y|X)$, όπου $p_0 + p_1 + p_2 = 1$ και $0 \leq p_0, p_1, p_2 \leq 1$.

Για $q = 0$: Με τη βοήθεια του μαθηματικού εργαλείου, το μέγιστο επιτυγχάνεται στην κατανομή $(0.5, 0.5, 0)$ και η ακριβής χωρητικότητα υπολογίζεται ως $C = 1.0000$ bits.

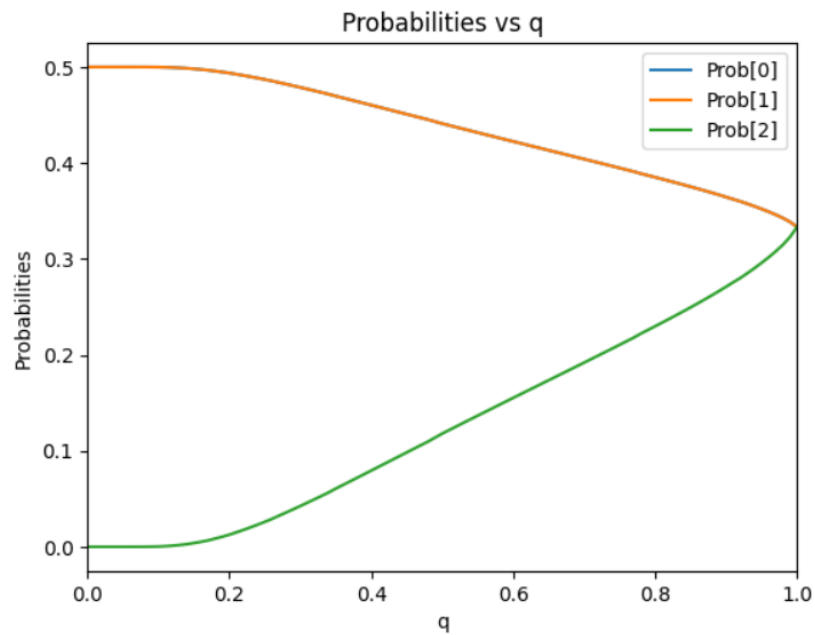
Για $q = \frac{1}{2}$: Με τη βοήθεια του μαθηματικού εργαλείου, το μέγιστο επιτυγχάνεται στην κατανομή $(0.4410, 0.4410, 0.1180)$ και η ακριβής χωρητικότητα υπολογίζεται ως $C = 1.0875$ bits.

Για $q = 1$: Με τη βοήθεια του μαθηματικού εργαλείου, το μέγιστο επιτυγχάνεται στην κατανομή $(0.3333, 0.3333, 0.3333)$ και η ακριβής χωρητικότητα υπολογίζεται ως $C = 1.5850$ bits.

2. Εφαρμόζοντας την παραπάνω διαδικασία για τιμές q από 0 ως 1, δημιουργούμε το διάγραμμα της χωρητικότητας καναλιού, όπως φαίνεται παρακάτω:



Επίσης, δημιουργούμε το διάγραμμα με τις τρεις τιμές $p_i = \Pr\{X = i\}$, $i = 0, 1, 2$ για q από 0 ως 1, όπως φαίνεται παρακάτω:



Άσκηση 2

1. Χωρίς βλάβη της γενικότητας θεωρούμε ότι τα σύμβολα που μεταδίδονται είναι 0, 1, 2, 3. Επίσης, γνωρίζουμε ότι ισχύει $I(X;Y) = H(Y) - H(Y|X)$. Όταν τα σύμβολα εισόδου είναι ισοπίθανα, τότε $\Pr\{X = x\} = \frac{1}{|X|} = \frac{1}{4}$, $x = 0, 1, 2, 3$.
Για να υπολογίσουμε το $H(Y)$, χρειαζόμαστε την κατανομή της $p(y)$, την οποία μπορούμε να υπολογίσουμε ως $p(y) = \sum_x p(x)p(y|x)$, επειδή όμως τα σύμβολα εισόδου είναι ισοπίθανα ισχύει ότι $p(y) = \frac{1}{4} \sum_x p(y|x)$ (όπου $\sum_x p(y|x)$ το άθροισμα της y στήλης). Οπότε, η κατανομή της $p(y) = (0.245, 0.265, 0.250, 0.240)$. Για τον υπολογισμό της $H(X|Y) = -\sum_x p(x) \sum_y p(y|x) \log(p(y|x)) = \frac{1}{4}(H(r_1) + H(r_2) + H(r_3) + H(r_4))$, με $H(r_i)$ την εντροπία της i -οστής γραμμής. Οπότε, προκύπτει ότι $I(X;Y) = 1.3162$ με τη βοήθεια του μαθηματικού εργαλείου. Επίσης, η χωρητικότητα καναλιού, στην προκειμένη περίπτωση είναι $C = \max_{p(x)} I(X;Y) = (1+0.2)1.3162 = 1.5794$, λόγω της πιθανότητας σφάλματος από 15 ως 20%. Ένα κάτω φράγμα για τη χωρητικότητα καναλιού είναι 1.0530, γιατί υπάρχει πιθανότητα σφάλματος από 15 ως 20% $I(X;Y) \geq (1-0.2)1.3162$ ή $I(X;Y) \geq 1.0530$.
2. Η γραμμή που ελαχιστοποιεί τη μέση τετραγωνική απόσταση, είναι η τρίτη γραμμή του πίνακα. Στην περίπτωση αυτή, ο πίνακας είναι συμμετρικός και επομένως η χωρητικότητα υπολογίζεται ως: $C = \log|Y| - H(r) = 0.9639$ bits.
3. Ανάμεσα στις προσεγγίσεις της ακριβούς χωρητικότητας 1 και 2, θα προτιμούσαμε την πρώτη προσέγγιση, καθώς έχει τη μεγαλύτερη χωρητικότητα καναλιού.
4. Η χωρητικότητα του καναλιού προκύπτει ως η μέγιστη αμοιβαία πληροφορία $I(X;Y)$, λαμβάνοντας υπόψιν όλες τις πιθανές κατανομές της $p(x)$, δηλαδή $C = \max_{p(x)} I(X;Y)$. Πρέπει να εξετάσουμε για ποια κατανομή της $p(x)$ μεγιστοποιείται

η $I(X;Y)$. Έστω ότι $p(x)$ είναι (p_0, p_1, p_2, p_3) και $H(Y) = - \sum_y p(y) \log(p(y)) =$

$$- \sum_y \{ \sum_x p(x) p(y|x) \log(\sum_x p(x) p(y|x)) \} =$$

$$-(0.80p_0 + 0.05p_1 + 0.08p_2 + 0.05p_3) \log_2(0.80p_0 + 0.05p_1 + 0.08p_2 + 0.05p_3)$$

$$-(0.10p_0 + 0.85p_1 + 0.06p_2 + 0.05p_3) \log_2(0.10p_0 + 0.85p_1 + 0.06p_2 + 0.05p_3)$$

$$-(0.10p_0 + 0.05p_1 + 0.80p_2 + 0.05p_3) \log_2(0.10p_0 + 0.05p_1 + 0.80p_2 + 0.05p_3)$$

$$-(0.00p_0 + 0.05p_1 + 0.06p_2 + 0.85p_3) \log_2(0.00p_0 + 0.05p_1 + 0.06p_2 + 0.85p_3)$$

Επίσης, ισχύει ότι $H(Y|X) = - \sum_x p(x) \sum_y p(y|x) \log(p(y|x)) = p_0 H(r_1) + p_1 H(r_2) + p_2 H(r_3) + p_3 H(r_4)$, όπου με $H(r_i)$ την εντροπία της i -οστής γραμμής, αριθμός υπολογίσιμος και ίδιος με την περίπτωση των ισοπίθανων συμβόλων εισόδου. Καλούμαστε να λύσουμε το πρόβλημα γραμμικού προγραμματισμού. $\max H(Y) - H(Y|X)$, όπου $p_0 + p_1 + p_2 + p_3 = 1$ και $0 \leq p_0, p_1, p_2, p_3 \leq 1$. Με τη βοήθεια του μαθηματικού εργαλείου, το μέγιστο επιτυγχάνεται για την κατανομή $(0.2574, 0.2488, 0.2129, 0.2809)$ και η ακριβής χωρητικότητα υπολογίζεται ως $C = 1.0898$ bits.

5.

Αν το κάθε σύμβολο μεταδιδόταν χωρίς λάθος, ο πίνακας μεταβάσεων θα ήταν ο παρακάτω:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Ο πίνακας είναι συμμετρικός και συνεπώς η χωρητικότητα υπολογίζεται ως:

$$C = \log_2 |Y| - H(r) = \log_2 4 = 2 \text{ bits.}$$

Παράθεση Κώδικα σε Γλώσσα Προγραμματισμού Python

Άσκηση 1

Είσοδος:

1.

```
from math import log

from scipy.optimize import minimize, Bounds, LinearConstraint
import matplotlib.pyplot as plt

def calculate_entropy(probs):
    return -sum(i*log(i,2) for i in probs if i !=0)

def objective_function(probs):
    p_0 = probs[0]
    p_1 = probs[1]
    p_2 = probs[2]
    H_r1 = calculate_entropy([1, 0, 0])
    H_r2 = calculate_entropy([0, 1, 0])
    H_r3 = calculate_entropy([(1/2)*(1-q), (1/2)*(1-q), q])
    H_y = 0
    if (1*p_0 + 0*p_1 + (1/2)*(1-q)*p_2 != 0):
        H_y -= (1*p_0 + 0*p_1 + (1/2)*(1-q)*p_2) * log((1*p_0 +
0*p_1 + (1/2)*(1-q)*p_2),2)

        if (0*p_0 + 1*p_1 + (1/2)*(1-q)*p_2 != 0):
            H_y -= (0*p_0 + 1*p_1 + (1/2)*(1-q)*p_2) * log((0*p_0 +
1*p_1 + (1/2)*(1-q)*p_2),2)
        if (0*p_0 + 0*p_1 + q*p_2 != 0):
            H_y -= (0*p_0 + 0*p_1 + q*p_2) * log((0*p_0 + 0*p_1 +
q*p_2),2)
    H_y_x = p_0* H_r1 + p_1 * H_r2 + p_2 * H_r3
    result = H_y - H_y_x
    return -result
x0 = [1/3, 1/3, 1/3]

bounds = Bounds([0,0,0], [1,1,1])
```

```

linear_constraint = LinearConstraint([[1,1,1]], [1], [1])

for q in [0, 1/2, 1]:
    res = minimize(objective_function, x0,
constraints=[linear_constraint], bounds=bounds)
    print(f"Probability distribution is {res.x}")
    print(f"C = {-res.fun} for q =", q)

```

2.

```

Capacities=[]
Prob = []
q_values = [i/100 for i in range(101)]
for q in q_values:
    res = minimize(objective_function, x0,
constraints=[linear_constraint], bounds=bounds)
    Prob.append(res.x)
    Capacities.append(-res.fun)

plt.plot(q_values, Capacities)
plt.xlabel('q')
plt.ylabel('Capacity')
plt.title('Capacity vs q')
min_limit, max_limit = 0, 1
plt.xlim(min_limit, max_limit)
plt.show()

for i in range(len(Prob[0])):
    plt.plot(q_values, [prob[i] for prob in Prob],
label=f'Prob[{i}]')

plt.xlabel('q')
plt.ylabel('Probabilities')
plt.title('Probabilities vs q')
plt.legend()
min_limit, max_limit = 0, 1
plt.xlim(min_limit, max_limit)
plt.show()

```

Έξοδος:

1.

Probability distribution is [0.5 0.5 0.]

C = 1.0 for q = 0

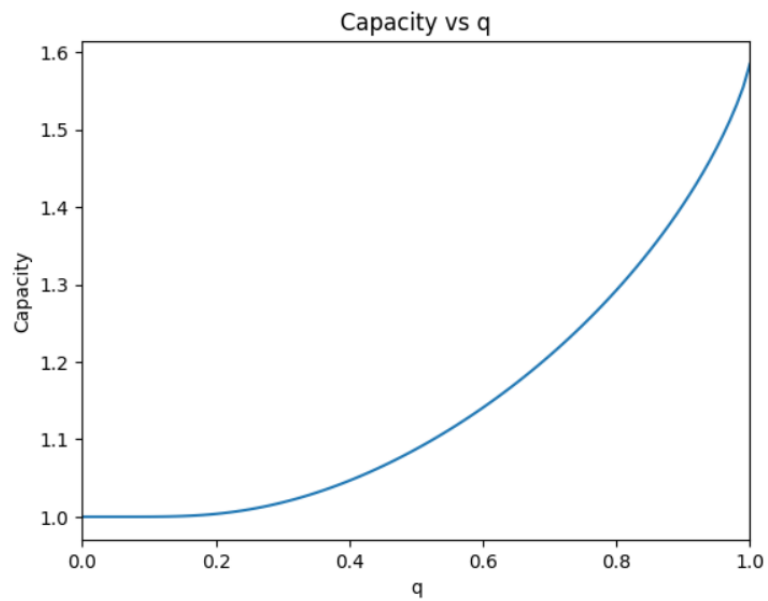
Probability distribution is [0.44099396 0.44099398 0.11801206]

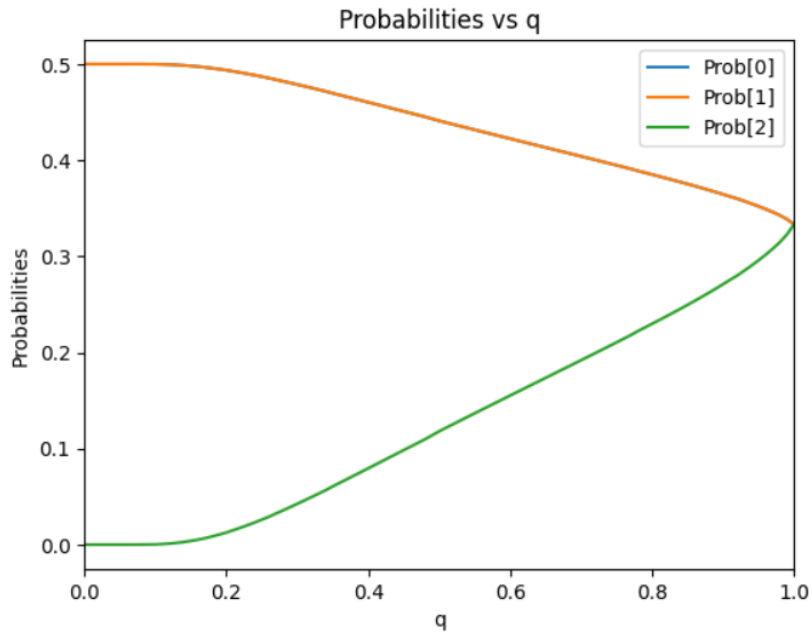
C = 1.0874624077049773 for q = 0.5

Probability distribution is [0.33333333 0.33333333 0.33333333]

C = 1.584962500721156 for q = 1

2.





Άσκηση 2

Είσοδος:

1.

```
from math import log
from scipy.optimize import minimize, Bounds, LinearConstraint

def contains_zero(lst):
    return 0 in lst

def calculate_entropy(probs):
    return -sum(i*log(i,2) for i in probs)

def objective_function(probs):
    p_0 = probs[0]
    p_1 = probs[1]
    p_2 = probs[2]
```

```

    p_3 = probs[3]
    H_r1 = calculate_entropy([0.8, 0.1, 0.1])
    H_r2 = calculate_entropy([0.05, 0.85, 0.05, 0.05])
    H_r3 = calculate_entropy([0.08, 0.06, 0.8, 0.06])
    H_r4 = calculate_entropy([0.05, 0.05, 0.05, 0.85])
    H_y = - (0.8*p_0 + 0.05*p_1 + 0.08*p_2 + 0.05*p_3) *
log((0.8*p_0 + 0.05*p_1 + 0.08*p_2 + 0.05*p_3),2) \
    - (0.1*p_0 + 0.85*p_1 + 0.06*p_2 + 0.05*p_3) *
log((0.1*p_0 + 0.85*p_1 + 0.06*p_2 + 0.05*p_3),2) \
    - (0.1*p_0 + 0.05*p_1 + 0.8*p_2 + 0.05*p_3)* log((0.1*p_0
+ 0.05*p_1 + 0.8*p_2 + 0.05*p_3),2) \
    - (0.0*p_0 + 0.05*p_1 + 0.06*p_2 + 0.85*p_3) *
log((0.0*p_0 + 0.05*p_1 + 0.06*p_2 + 0.85*p_3),2)
    H_y_x = p_0* H_r1 + p_1 * H_r2 + p_2 * H_r3 + p_3 * H_r4
    result = H_y - H_y_x
    return -result

probs_y = [0.245, 0.265, 0.250, 0.240]
transition_matrix = [
    [0.8, 0.1, 0.1, 0.0],
    [0.05, 0.85, 0.05, 0.05],
    [0.08, 0.06, 0.8, 0.06],
    [0.05, 0.05, 0.05, 0.85]
]

H_y = calculate_entropy(probs_y)
print("H(Y) =", H_y)
H_y_x = 0
for i in transition_matrix:
    if not contains_zero(i):
        H_y_x += (1/4) * calculate_entropy(i)
print("H(Y|X) =", H_y_x)
mutual_info = round(H_y - H_y_x, 5)
print(f"I(X;Y) = {mutual_info}")

```

2.

```

answer = round(2-calculate_entropy( [0.08, 0.06, 0.80, 0.06] ) ,
5 )

print (f"Channel Capacity: { answer }")

```

4.

```
x0 = [0.25, 0.25, 0.25, 0.25]

bounds = Bounds([0,0,0,0], [1,1,1,1])
linear_constraint = LinearConstraint([[1,1,1,1]], [1], [1])

res = minimize(objective_function, x0,
constraints=[linear_constraint], bounds=bounds)
print(f"Probability distribution is {res.x}")
print(f"C = {-res.fun}")
```

Έξοδος:

1.

```
H(Y) = 1.9989983098904922
H(Y|X) = 0.6828218933568609
I(X;Y) = 1.31618
```

2.

```
Channel Capacity: 0.96388
```

4.

```
Probability distribution is [0.25741439 0.24880208 0.2128828
0.28090073]
C = 1.089768438908867
```