



ΠΑΝΕΠΙΣΤΗΜΙΟ
ΠΑΤΡΩΝ
UNIVERSITY OF PATRAS

Αναφορά 1^{ης} Άσκησης Ψηφιακές Τηλεπικοινωνίες

Ιάσων-Γεώργιος Παυλάκης 1059688

Ακαδημαϊκό έτος 2020-21
Χειμερινό Εξάμηνο

Ερώτημα 1^ο - Κωδικοποίηση Huffman

Η κωδικοποίηση Huffman είναι μια αποτελεσματική μέθοδος συμπίεσης δεδομένων χωρίς απώλεια πληροφοριών. Παρέχει έναν αποτελεσματικό και ξεκάθαρο κώδικα αναλύοντας τις συχνότητες που εμφανίζονται ορισμένα σύμβολα σε ένα μήνυμα. Τα σύμβολα που εμφανίζονται πιο συχνά θα κωδικοποιούνται ως συμβολοσειρά λιγότερων bit, ενώ σύμβολα που δεν χρησιμοποιούνται τόσο πολύ θα κωδικοποιούνται με μεγαλύτερες συμβολοσειρές. Δεδομένου ότι οι συχνότητες των συμβόλων διαφέρουν μεταξύ των μηνυμάτων, δεν υπάρχει κανένας κωδικοποιητής Huffman που θα λειτουργεί για όλα τα μηνύματα. Αυτό σημαίνει ότι η κωδικοποίηση Huffman για την αποστολή ενός μηνύματος X μπορεί να διαφέρει από την κωδικοποίηση Huffman που χρησιμοποιείται για την αποστολή ενός άλλου μηνύματος Y. Η κωδικοποίηση Huffman λειτουργεί χρησιμοποιώντας δυαδικό δέντρο ταξινόμησης με βάση τη συχνότητα εμφάνισης για την κωδικοποίηση των συμβόλων.

1.

Τα functions βρίσκονται στο τέλος της αναφοράς με τα ονόματα `huffman_dict`, `huffmanenco`, `huffmandeco` αντίστοιχα.

2.

Το dictionary αυτού του ερωτήματος δημιουργήθηκε με βάση την εμφάνιση των γραμμάτων της αγγλικής αλφαβήτου στην καθημερινότητα. Με βάση τις ίδιες πιθανότητες παρήγαγε τυχαία σύμβολα η Πηγή A. Αυτό όμως δεν ισχύει για την Πηγή B, η οποία είναι καθαρά προκατειλημμένη προς το γράμμα "k" το οποίο εμφανίζεται πολύ πιο συχνά απότι θα εμφανιζόταν στην καθημερινότητα (και κατά συνέπεια έχει αντιστοιχηθεί με περισσότερα bits στο dictionary). Για τον λόγο αυτό, μπορούμε να προβλέψουμε ότι η κωδικοποίηση των 10.000 συμβόλων της Πηγής A θα έχει πολύ μικρότερο μέγεθος από αυτό της Πηγής B. Όπως φαίνεται και από τα αποτελέσματα, η κωδικοποίηση της Πηγής A έγινε με 42.124 bits, ενώ της Πηγής B με 135.204 bits (σχεδόν 100.000 bits παραπάνω).

3.

Αυτή τη φορά το μήκος της κωδικοποίησης της Πηγής B είναι 119.111 bits. Παρά το γεγονός ότι διπλασιάστηκαν τα σύμβολα του dictionary, τα bits κωδικοποίησης μειώθηκαν κατά περίπου 15.000. Αυτό εξηγείται επειδή το dictionary δημιουργήθηκε με βάση το περιεχόμενο του αρχείου, οπότε το γράμμα

"k" που εμφανίζεται πολύ συχνά μέσα στο αρχείο, κωδικοποιείται με πολύ λιγότερα bits σε σχέση με το dictionary του προηγούμενου υποερωτήματος.

4.

Η εντροπία της Πηγής A στο ερώτημα 2 είναι 4,1815, ενώ η δεύτερης τάξης επέκταση της Πηγής A είναι 8,3631. Παρατηρούμε ότι είναι ακριβώς η διπλάσια, οπότε αντιλαμβανόμαστε ότι μεταφέρει πολλαπλάσια πληροφορία και ότι χρειάζεται περισσότερα bits για την κωδικοποίησή της. Συγκεκριμένα, η κωδικοποίηση 10.000 χαρακτήρων της Πηγής A στο ερώτημα 2 χρειάστηκε 42.124 bits, ενώ η δεύτερης τάξης επέκτασή της στο ερώτημα 4 χρειάστηκε 1.271.744 bits για την κωδικοποίηση 5.000 ζευγών χαρακτήρων.

5.

Για την κωδικοποίηση της δεύτερης τάξης επέκτασης της Πηγής B με βάση το dictionary της δεύτερης τάξης επέκτασης της Πηγής A χρειάστηκαν 7.773.573 bits. Αντίστοιχα, για την ίδια κωδικοποίηση με βάση το dictionary που παράγεται από τη Πηγή B είναι 452.300.525 bits. Αυτή η τεράστια διαφορά προκύπτει διότι το πρώτο dictionary περιέχει $676 (= 26 \times 26)$ σύμβολα (δηλ. όλοι οι συνδιασμοί των μικρών ζευγών γραμμάτων του αγγλικού αλφαβήτου) ενώ το δεύτερο περιέχει $2704 (= 52 \times 52)$ σύμβολα (δηλ. όλοι οι συνδιασμοί μικρών και κεφαλαίων ζευγών γραμμάτων του αγγλικού αλφαβήτου). Άρα, οι πιθανότητες κατανέμονται πιο αραιά στο δεύτερο, οπότε χρειάζονται πολλά bits ακόμα και για τα πιο συχνά εμφανιζόμενα ζεύγη.

Ερώτημα 2° - Κωδικοποίηση PCM

Η Παλμοκωδική Διαμόρφωση (PCM) είναι μια μέθοδος που χρησιμοποιείται για τη μετατροπή ενός αναλογικού σήματος σε ψηφιακό σήμα έτσι ώστε ένα τροποποιημένο αναλογικό σήμα να μπορεί να μεταδοθεί μέσω του δικτύου ψηφιακής επικοινωνίας. Η διαδικασία ανάκτησης του αρχικού σήματος από το κβαντισμένο ονομάζεται αποδιαμόρφωση. Η διαδικασία διαμόρφωσης παλμού κώδικα γίνεται σε τρία βασικά στάδια: δειγματοληψία, κβαντισμός και κωδικοποίηση.

1.

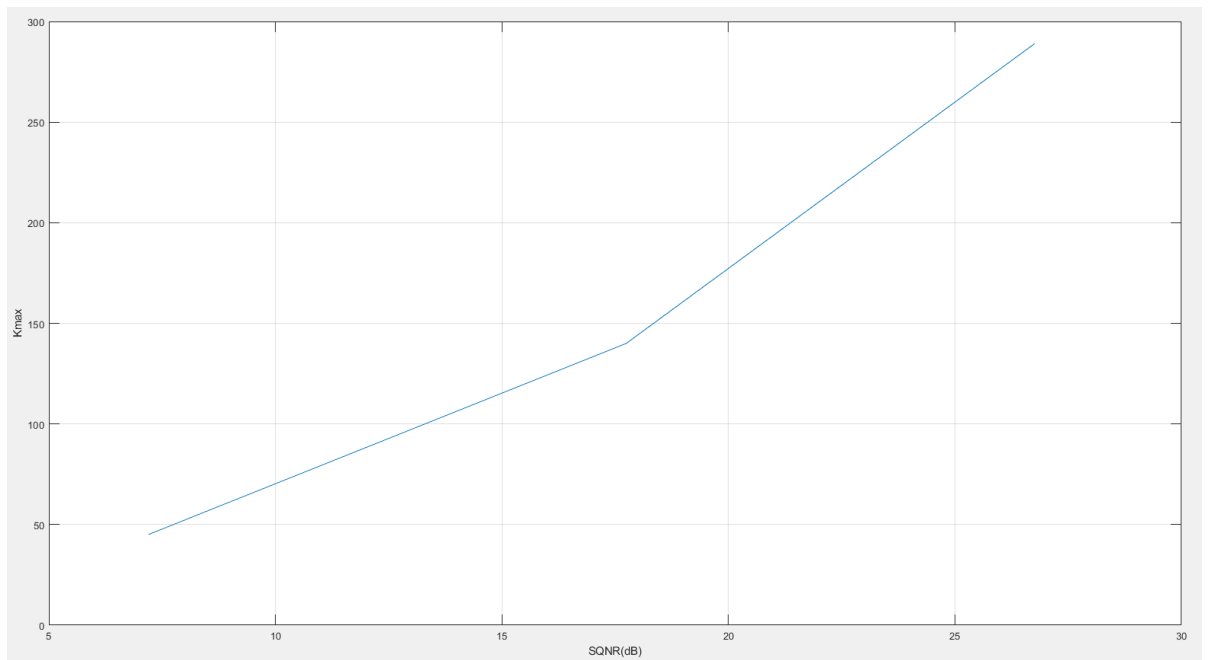
- a . Τα αποτελέσματα για το θεωρητικό και το πρακτικό SQNR φαίνονται στον παρακάτω πίνακα :

	4-bit	6-bit
Θεωρητικό	16, 2893 dB	17, 2125 dB
Πρακτικό	16, 1258 dB	16, 7111 dB

- b . Εκτελώντας τον κώδικα, η πιθανότητα η είσοδος του κβαντιστή να είναι εκτός της δυναμικής περιοχής είναι περίπου 1, 8%

2.

α . Για $\epsilon = 2,2204 \times 10^{-16}$ η μεταβολή του SQNR σε σχέση με το K_{max} φαίνεται στο παρακάτω γράφημα :



- b . Τα αποτελέσματα της σύγκρισης του SQNR από τον Lloyd-Max και τον ομοιόμορφο κβαντιστή φαίνονται στον παρακάτω πίνακα :

	Lloyd-Max	Uniform Quantizer
2-bit	7,19457 dB	-2,90006 dB
4-bit	17,7441 dB	10,75553 dB
6-bit	26,7600 dB	23,70500 dB

Όπως φαίνεται, το SQNR είναι πολύ καλύτερο χρησιμοποιώντας τον αλγόριθμο Lloyd-Max σε αντίθεση με αυτό του ομοιόμορφου κβαντιστή. Αυτό ισχύει διότι η πηγή του συγκεκριμένου υποερωτήματος είναι η ανθρώπινη φωνή, η οποία δεν ακολουθεί ομοιόμορφη κατανομή. Όμως, όσο αυξάνουμε τα κέντρα κβαντισμού στον ομοιόμορφο κβαντιστή, τόσο η απόδοσή του συγκλίνει με αυτή του Lloyd-Max.

- c . Οι πιθανότητες εμφάνισης κάθε στάθμης και η εντροπία των επιπέδων κβάντισης ανάλογα το M και την μέθοδο κβαντισμού υπολογίζονται από τη συνάρτηση prob_2 (βρίσκεται στο τέλος της αναφοράς). Τα αποτελέσματα τυπώνονται με την εκτέλεση του κώδικα. Ενδεικτικά δίνεται ο πίνακας με την υπολογισμένη εντροπία.

Εντροπία επιπέδων

	Lloyd-Max	Uniform Quantizer
2-bit	1,47709	1,00773
4-bit	3,04289	2,06386
6-bit	4,42351	3,77966

- d . Υπολογίζοντας το MSE για την μέθοδο Lloyd-Max παίρνω τα παρακάτω αποτελέσματα :

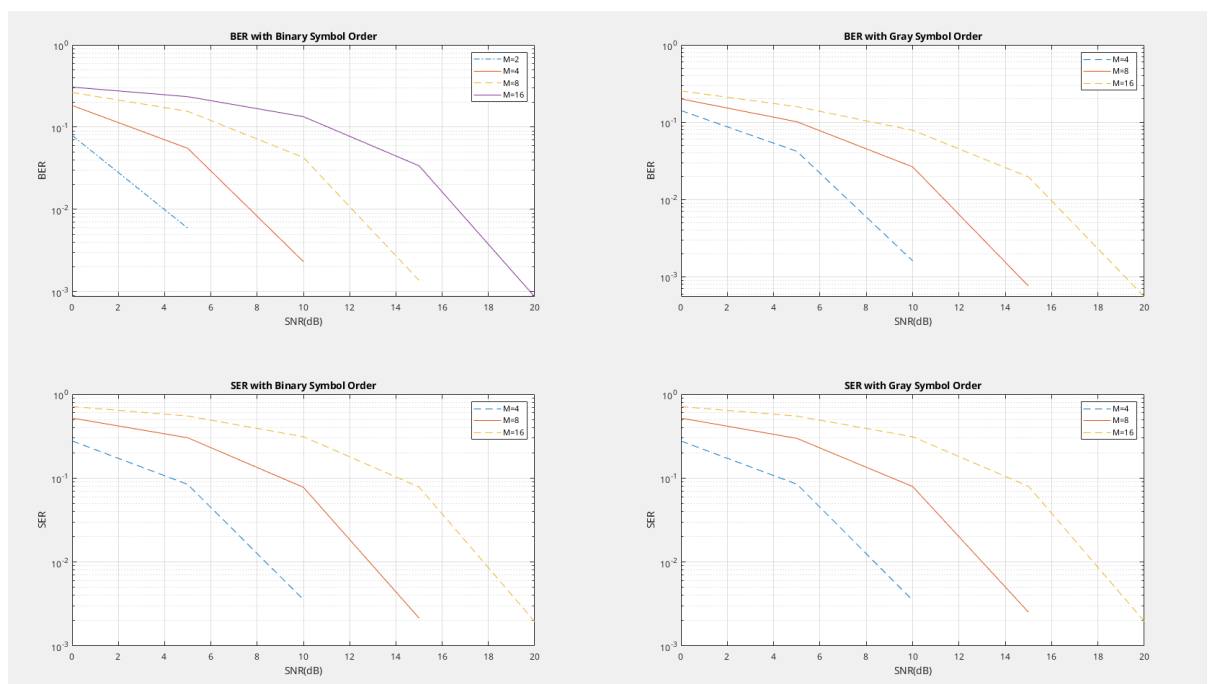
M	MSE
2-bit (45 iterations)	$3,5448 \times 10^{-3}$
4-bit (140 iterations)	$3,1234 \times 10^{-4}$
6-bit (289 iterations)	$3,9178 \times 10^{-5}$

Συνεπώς είναι κατανοητό ότι όσο αυξάνονται το M και οι επαναλήψεις, τόσο μειώνεται το MSE, δηλαδή αυξάνεται το SQNR και έτσι το σήμα εξόδου (δηλ. το κβαντισμένο σήμα) βελτιώνεται.

Ερώτημα 3^ο - Μελέτη Απόδοσης Ομόδυνου Ζωνοπερατού Συστήματος M-PAM

Η Διαμόρφωση Πλάτους Παλμού (Pulse Amplitude Modulation) είναι μια τεχνική στην οποία το πλάτος κάθε παλμού ελέγχεται από το στιγμιαίο πλάτος του σήματος διαμόρφωσης. Πρόκειται για ένα σύστημα διαμόρφωσης στο οποίο το σήμα λαμβάνεται σε τακτά χρονικά διαστήματα και κάθε δείγμα γίνεται ανάλογο με το πλάτος του σήματος τη στιγμή της δειγματοληψίας (ανάλογα την τάξη του M-PAM υπάρχει και διαφορετικός αριθμός από πιθανά πλάτη για την δειγματοληπτημένη τιμή). Με αυτή τη τεχνική τα δεδομένα μεταδίδονται κωδικοποιώντας το πλάτος μιας σειράς παλμών σήματος.

Με βάση τα ζητούμενα, το γράφημα με τις απαραίτητες πληροφορίες φαίνεται παρακάτω :



Κώδικας MATLAB

Σημείωση: Ο χαρακτήρας “~” δεν εμφανίζεται στο text του κώδικα λόγω της L^AT_EX.

Ερώτημα 1^ο - Κωδικοποίηση Huffman

```
1 %===== STEPS FOR 1.2)
2 letters = double('etaoinsrhdhucmfywgpbvkxqjz');
3 probs = [12.02, 9.1, 8.12, 7.68, 7.31, 6.95, 6.28, 6.02, 5.92,
4         4.32, 3.98, 2.88, 2.71, 2.61, 2.3, 2.11, 2.1, 2.03, 1.82,
5         1.49, 1.11, 0.69, 0.17, 0.11, 0.1, 0.07];
6 probs = probs/100;
7 x = [letters ; probs];
8 source_A = randsrc(10000,1,x);
9 dict_1 = huffman_dict(x(1,1:end),x(2,1:end));
10
11 fid = fopen('keywords.txt');
12 source_B = textscan(fid,'%s');
13 source_B = source_B{1,1}(:,1);
14 fclose(fid);
15
16 encol_A = huffmanenco(source_A, dict_1);
17 decol_A = huffmandeco(encol_A, dict_1);
18 encol_B = huffmanenco(source_B, dict_1);
19 decol_B = huffmandeco(encol_B, dict_1);
20
21 %===== STEPS FOR 1.3)
22 fileId = fopen('keywords.txt', 'r');
23 file_content = fscanf(fileId,'%c');
24 fclose(fileId);
25 alphabet = 'A':'z';
26 d_alphabet = double(alphabet);
27 d_alphabet = d_alphabet';
28 d_alphabet(27:32) = [];
29 alphabet = char(d_alphabet);
30
31 cell_arr = cell(52,2);
32
33 for i = 1:length(alphabet)
34     cell_arr{i,1} = alphabet(i);
35     cell_arr{i,2} = 0;
36 end
37
38 total_characters = 0;
39
40 for i = 1:length(file_content)
```



```

40     for j = 1:length(alphabet)
41         if file_content(i) == cell_arr{j,1}
42             cell_arr{j,2} = cell_arr{j,2} + 1;
43             total_characters = total_characters + 1;
44         end
45     end
46 end
47 end
48
49 for i = 1:length(alphabet)
50     cell_arr{i,2} = cell_arr{i,2} / total_characters;
51 end
52
53 d_alphabet = d_alphabet';
54 dict_2 = huffman_dict(cell_arr(:,1), cell2mat(cell_arr(:,2)));
55
56 enco2_B = huffman_enco(source_B, dict_2);
57 deco2_B = huffman_deco(enco2_B, dict_2);
58
59 %===== STEPS FOR 1.4)
60 letters = double('etaoinsrhd lucmfywgpbvkxqjz');
61 probs = [12.02, 9.1, 8.12, 7.68, 7.31, 6.95, 6.28, 6.02, 5.92,
62         4.32, 3.98, 2.88, 2.71, 2.61, 2.3, 2.11, 2.1, 2.03, 1.82,
63         1.49, 1.11, 0.69, 0.17, 0.11, 0.1, 0.07];
64 probs = probs/100;
65 x = [letters ; probs];
66 letters_2 = cell(2,676);
67 index = 1;
68 for i = 1:length(letters)
69     char_1 = letters(i);
70     prob_1 = probs(i);
71     for j = 1:length(letters)
72         char_2 = letters(j);
73         prob_2 = probs(j);
74         letters_2{1,index} = strcat(char_1, char_2);
75         letters_2{2,index} = prob_1 * prob_2;
76         index = index + 1;
77     end
78 end
79
80 dict_3 = huffman_dict(letters_2(1,:), cell2mat(letters_2(2,:)));
81 source_A = randsrc(5000,2,x);
82 source_A = char(source_A);
83 enco3_A = huffman_enco(source_A, dict_3);
84
85 entropy = 0;
86 for i=1:length(dict_3)
87     temp = letters_2{2,i};
88     entropy = entropy + temp * log2(temp);

```

```

87 end
88 entropy = -entropy;
89
90 %===== STEPS FOR 1.5)
91 enco3_B = huffman_enco(source_B, dict_3);
92 idx = 1;
93 for i='ABCDEFGHIJKLMNOPQRSTUVWXYZabcdefghijklmnopqrstuvwxyz'
94     for j='ABCDEFGHIJKLMNOPQRSTUVWXYZabcdefghijklmnopqrstuvwxyz'
95         arr{idx,1} = append(i,j);
96         arr{idx,2} = count(file,append(i,j)) ;
97         idx = idx + 1;
98     end
99 end
100 idx = 1;
101 sumOfLetters = sum(cell2mat(arr(:,2)));
102 for i=1:length(cell2mat(arr(:,1)))
103     arr{i,2} = (cell2mat(arr(i,2)) / sumOfLetters);
104 end
105 dict_4 = huffman_dict(arr(:,1),cell2mat(arr(:,2)));
106 enco4_B = huffman_enco(source_B, dict_4);

```

```

1 function [dict] = huffman_dict(symbols,prob)
2
3     if iscell(symbols)
4         symbols = num2cell(symbols);
5     end
6
7     huff_tree = struct('signal', [], 'probability', [], 'child',
8         [], 'code', [], 'origOrder', -1);
9
10    for i = 1:length( symbols )
11        huff_tree(i).signal = symbols{i};
12        huff_tree(i).probability = prob(i);
13        huff_tree(i).origOrder = i;
14    end
15
16    [ , i] = sort(prob);
17    huff_tree = huff_tree(i);
18
19    huff_tree = create_huff_tree(huff_tree);
20
21    [ , dict] = create_huff_dict(huff_tree,{},0);
22
23    [ , dictsortorder] = sort([dict{: ,4}]);
24    lenDict = length(dictsortorder);
25    finaldict = cell(lenDict, 2);
26    for i=1:length(dictsortorder)
27        finaldict{i,1} = dict{dictsortorder(i), 1};
28        finaldict{i,2} = dict{dictsortorder(i), 2};
29    end

```

```

28     end
29
30     for i=1:length(finaldict)
31         finaldict{i,1} = char(finaldict{i,1});
32     end
33 dict = finaldict;
34
35 % ==== CREATE_HUFF_TREE
36 function huff_tree = create_huff_tree(huff_tree)
37
38     numRemNodes = length(huff_tree);
39     if( numRemNodes <= 1)
40         return;
41     end
42
43     numNodesToComb = rem(length(huff_tree)-1, 1) + 1;
44     if numNodesToComb == 1
45         numNodesToComb = 2;
46     end
47
48     temp = struct('signal', [], 'probability', 0, 'child', [], '
code', []);
49
50     for i = 1:numNodesToComb
51         if isempty(huff_tree), break; end
52         temp.probability = temp.probability + huff_tree(1).
probability; % for ascending order
53         temp.child{i} = huff_tree(1);
54         temp.origOrder = -1;
55         huff_tree(1) = [];
56     end
57
58     huff_tree = insertNode(huff_tree, temp);
59
60     huff_tree = create_huff_tree(huff_tree);
61
62
63 % ==== INSERT_NODE
64 function huff_tree = insertNode(huff_tree, newNode)
65     i = 1;
66     while i <= length(huff_tree) && newNode.probability >
huff_tree(i).probability
67         i = i+1;
68     end
69
70     huff_tree = [huff_tree(1:i-1) newNode huff_tree(i:end)];
71
72 % ===== CREATE_HUFF_DICT
73 function [huff_tree,dict,total_wted_len] = create_huff_dict(

```

```

huff_tree,dict,total_wted_len)
74     if isempty(huff_tree.child)
75         dict{end+1,1} = huff_tree.signal;
76         dict{end, 2} = huff_tree.code;
77         dict{end, 3} = length(huff_tree.code);
78         dict{end, 4} = huff_tree.origOrder;
79         total_wted_len = total_wted_len + length(huff_tree.code)
*huff_tree.probability;
80         return;
81     end
82     num_childrens = length(huff_tree.child);
83     for i = 1:num_childrens
84         huff_tree.child{i}.code = [huff_tree(end).code, (
num_childrens-i)];
85         [huff_tree.child{i}, dict, total_wted_len] =
create_huff_dict(huff_tree.child{i}, dict, total_wted_len);
86     end

```

```

1 function [ vector ] = huffmanenco(src, dictionary)
2     if iscell(src)
3         input = [src{:}];
4     else input = src;
5     end
6     dict1 = cell2mat(dictionary(:,1));
7     dict2 = dictionary(:,2);
8     dict2 = cellfun(@num2str,dict2,'UniformOutput',false);
9     input = double(input);
10    idx = 1;
11    for i = 1:length(input)
12        for j = 1:length(dict1)
13            if input(i) == double(dict1(j))
14                encoding = cell2mat( dict2(j) );
15                encoding = str2num(encoding);
16                for k=1:length(encoding)
17                    vector(idx) = encoding(k);
18                    idx = idx+1;
19                end
20            end
21        end
22    end
23 end

```

```

1 function [ vector ] = huffman_deco(input,dictionary)
2     dict1 = cell2mat(dictionary(:,1));
3     dict2 = dictionary(:,2);
4     dict2 = cellfun(@num2str,dict2,'UniformOutput',false);
5     idx = 1;
6     k = 1;
7

```

```

8   for i=1:length(input)
9       temp(k) = input(i);
10      check = num2str(temp);
11      for j=1:length(dict1)
12          code = dict2{j}(:)';
13          flag = strcmp(code,check);
14          if flag == 1
15              vector(idx) = dict1(j);
16              idx = 1 + idx;
17              temp = [];
18              k=0;
19          end
20      end
21      k = k + 1;
22  end
23 end

```

Ερώτημα 2° - Κωδικοποίηση PCM

- 1.

```

1   function data = source_A(M)
2
3   temp = (randn(M,1) + j*randn(M,1)) / sqrt(2);
4   data = abs(temp) .^ 2;

```

```

1   function [xq, centers] = my_quantizer(x, N, min_value,
2       max_value)
3   d = max_value / 2^N;
4   level = min_value;
5
6   if min(x) < min_value
7       for i=1:size(x)
8           if x(i) < min_value
9               x(i) = min_value;
10          end
11      end
12  end
13  if max(x) > max_value
14      for i=1:size(x)
15          if x(i) > max_value
16              x(i) = max_value;
17          end
18      end
19  end
20  step = (max_value - min_value) / 2^N;
21  centers(1) = max_value - step/2;
22  for i=2:2^N
23      level = level + d;

```

```

24     centers(i) = centers(i-1) - step;
25 end
26
27
28 xq = [];
29 for i=1:size(x)
30     [distance index] = min(abs(centers - x(i)));
31     xq(i) = index;
32 end
33
34 xq = xq';

```

```

1 function SQNR_1()
2
3 x = source_A(10000);
4 [xq, centers] = my_quantizer(x, 4, 0, 4);
5
6 new = centers(xq);
7 new = new';
8
9 % calculation of SQNR
10 S = mean(x.^2);
11 N = mean((new-x).^2);
12
13 R = 10 * log10(S/N);
14
15 %=====
16
17 x = source_A(10000);
18 [xq, centers] = my_quantizer(x, 6, 0, 4);
19
20 new = centers(xq);
21 new = new';
22
23 % calculation of SQNR .
24 S = mean(x.^2);
25 N = mean((new-x).^2);
26
27 R = 10 * log10(S/N);

```

```

1 function prob_1()
2
3 x = source_A(10000);
4
5 counter = 0;
6 for i=1:length(x)
7     if x(i) < 0 || x(i) > 4
8         counter = counter + 1;
9     end

```

```

10 end
11
12 prob = (counter / length(x)) * 100

```

• 2.

```

1 function data = source_B(min_value, max_value)
2
3 [y, ] = audioread('speech.wav');
4
5 if min(y) < min_value || max(y) > max_value
6     y = normc(y); % or normr
7     % scale to [x, y]
8     range = max_value - min_value;
9     new = (new * range) + min_value;
10    y = new
11 end
12
13 data = y;

```

```

1 function [xq, centers, D, iterations] = lloyd_max(x, N,
    min_value, max_value)
2
3 s = size(x);
4 s = s(1);
5
6 [ , centers] = my_quantizer(x, N, min_value, max_value);
7
8 if min(x) < min_value
9     for i=1:s
10         if x(i) < min_value
11             x(i) = min_value;
12         end
13     end
14 end
15 if max(x) > max_value
16     for i=1:s
17         if x(i) > max_value
18             x(i) = max_value;
19         end
20     end
21 end
22
23 centers = flip(centers);
24 centers = [min_value centers max_value];
25
26 % D is the Distortion log.
27 D = [0 1];
28

```

```

29 % Main algorithm loop.
30 k = 2;
31 while abs(D(k) - D(k-1)) >= eps
32     xq = [];
33     total = 0;
34
35     counted = zeros(length(centers));
36     cond_mean = zeros(length(centers));
37
38     % calculating the quantization zones.
39     T = [];
40     T(1) = min_value;
41     for i=2:(length(centers)-2)
42         T(i) = (centers(i) + centers(i+1))/2;
43     end
44     T(i+1) = max_value;
45
46
47     for i=1:s
48         % iterating over the zones to find the correct one.
49         for j=1:(length(T)-1)
50             if T(j) < x(i) && x(i) <= T(j+1)
51
52                 xq(i) = j;
53
54                 total = total + abs(centers(j+1) - x(i));
55
56                 cond_mean(j) = cond_mean(j) + x(i);
57                 counted(j) = counted(j) + 1;
58             end
59         end
60
61         if x(i) == T(1)
62             xq(i) = 1;
63             total = total + abs(centers(2) - x(i));
64             cond_mean(1) = cond_mean(1) + x(i);
65             counted(1) = counted(1) + 1;
66         end
67     end
68     avg_distortion = total/s;
69
70     D = [D avg_distortion];
71     k = k + 1;
72
73     % finding the new centers, since that's what we need to
74     % get the zones.
75     for j=2:(length(centers)-1)
76         if counted(j-1) = 0
77             centers(j) = cond_mean(j-1)/counted(j-1);

```



```

77         end
78     end
79 end
80
81 % erasing the required-until-now extra values in the
82 % Distortion log vector.
83 % now D(i) is the mean distortion of the i-th iteration.
84 D(1) = [];
85 D(2) = [];
86
87 centers(1) = [];
88 centers(length(centers)) = [];
89
90 xq = xq';
91
92 iterations = k-2;

```

```

1 function SQNR_2()
2
3 for n=2:2:6
4     x = source_B(-1, 1);
5     [xq, centers, , iter] = lloyd_max(x, n, -1, 1);
6     new = centers(xq);
7     new = new';
8     S = mean(x.^2);
9     N = mean((new-x).^2);
10
11     R_lloyd(n/2) = 10 * log10(S/N);
12
13     squaredError = (double(x)- double(new)).^2;
14     MSE(n/2) = sum(squaredError) / numel(squaredError);
15
16     iterations(n/2) = iter;
17 end
18
19
20 %=====
21
22 for n=2:2:6
23     x = source_B(-1, 1);
24     [xq, centers] = my_quantizer(x, n, -1, 1);
25     new = centers(xq);
26     new = new';
27     S = mean(x.^2);
28     N = mean((new-x).^2);
29
30     R_uni(n/2) = 10 * log10(S/N);
31

```

```

32 end

1 function prob_2()
2
3 x = source_B(-1, 1);
4
5 % Uniform
6 for n=2:2:6
7     [xq, ] = my_quantizer(x, n, -1, 1);
8     probs = tabulate(xq);
9     fprintf('Probabilities (Uniform Quantizer) with %d-bit
10 are: [second column is percentage]\n', n);
11     prob = probs(:,3);
12     [probs(:,1) prob]
13     prob = prob / 100;
14
15     temp = [];
16     for i=1:length(prob)
17         if prob(i)>0
18             temp(i) = prob(i) * log2(prob(i));
19         end
20     end
21     entropy_uni(n/2) = -sum(temp);
22 end
23
24 % Lloyd-Max
25 for n=2:2:6
26     [xq, , , ] = lloyd_max(x, n, -1, 1);
27     probs = tabulate(xq);
28     fprintf('Probabilities (Lloyd-max) with %d-bit are: [
29 second column is percentage]\n', n);
30     prob = probs(:,3);
31     [probs(:,1) prob]
32     prob = prob / 100;
33
34     temp = [];
35     for i=1:length(prob)
36         if prob(i)>0
37             temp(i) = prob(i) * log2(prob(i));
38         end
39     end
40     entropy_lloyd(n/2) = -sum(temp);
41 end

```

Ερώτημα 3^ο - Μελέτη Απόδοσης Ομόδυνου Ζωνοπερατού Συστήματος M-PAM

```
1 % 1. BER for 'bin'
2 M = [2 4 8 16];
3 SNR = 0:5:40;
4 symbol_enc = 'bin';
5 BER = [];
6
7 for i=1:length(M)
8     input = 0:M(i)-1;
9     X = randi([0 M(i)-1], 1, 100000);
10    mod = pam_mod(input, M(i), symbol_enc);
11    scale = modnorm(mod, 'avpow', 1);
12    Eb = 1/log2(M(i));
13
14    for j=1:length(SNR)
15        div = Eb/2 * 10^(-SNR(j)/10);
16        noise = sqrt(div) * randn(1, length(X));
17        normalized_signal = scale * pam_mod(X, M(i), symbol_enc)
18        ;
19        noise_signal = normalized_signal + noise;
20
21        noise_signal = noise_signal/scale;
22        normalized_signal = normalized_signal/scale;
23        noise_demod = pam_demod(noise_signal, M(i), symbol_enc);
24        perfect_demod = pam_demod(normalized_signal, M(i),
25        symbol_enc);
26
27        [ , BER(i,j) , ] = biterr(noise_demod, perfect_demod);
28    end
29 end
30
31 %=====
32 % 2. BER for 'gray'
33 M = [4 8 16];
34 SNR = 0:5:40;
35 symbol_enc = 'gray';
36 BER = [];
37
38 for i=1:length(M)
39     input = 0:M(i)-1;
40     X = randi([0 M(i)-1], 1, 100000);
41     mod = pam_mod(input, M(i), symbol_enc);
42     scale = modnorm(mod, 'avpow', 1);
43     Eb = 1/log2(M(i));
```

```

44     for j=1:length(SNR)
45         div = Eb/2 * 10^(-SNR(j)/10);
46         noise = sqrt(div) * randn(1, length(X));
47         normalized_signal = scale * pam_mod(X, M(i), symbol_enc)
48     ;
49         noise_signal = normalized_signal + noise;
50
51         noise_signal = noise_signal/scale;
52         normalized_signal = normalized_signal/scale;
53
54         noise_demod = pam_demod(noise_signal, M(i), symbol_enc);
55         perfect_demod = pam_demod(normalized_signal, M(i),
56         symbol_enc);
57
58         [ , BER(i, j) , ] = biterr(noise_demod, perfect_demod);
59     end
60 end
61
62 %=====
63 % SER
64 %=====
65
66 % 3. SER for 'bin'
67 M = [4 8 16];
68 SNR = 0:5:40;
69 symbol_enc = 'bin';
70 BER = [];
71
72 for i=1:length(M)
73     input = 0:M(i)-1;
74     X = randi([0 M(i)-1], 1, 100000);
75     mod = pam_mod(input, M(i), symbol_enc);
76     scale = modnorm(mod, 'avpow', 1);
77     Eb = 1/log2(M(i));
78
79     for j=1:length(SNR)
80         div = Eb/2 * 10^(-SNR(j)/10);
81         noise = sqrt(div) * randn(1, length(X));
82         normalized_signal = scale * pam_mod(X, M(i), symbol_enc)
83     ;
84         noise_signal = normalized_signal + noise;
85
86         noise_signal = noise_signal/scale;
87         normalized_signal = normalized_signal/scale;
88
89         noise_demod = pam_demod(noise_signal, M(i), symbol_enc);
90         perfect_demod = pam_demod(normalized_signal, M(i),

```

```

symbol_enc);
90
91     [ , SER(i,j)] = symerr(noise_demod, perfect_demod);
92 end
93 end
94
95 %=====
96
97 % 4. SER for 'gray'
98 M = [4 8 16];
99 SNR = 0:5:40;
100 symbol_enc = 'gray';
101 BER = [];
102
103 for i=1:length(M)
104     input = 0:M(i)-1;
105     X = randi([0 M(i)-1], 1, 100000);
106     mod = pam_mod(input, M(i), symbol_enc);
107     scale = modnorm(mod, 'avpow', 1);
108     Eb = 1/log2(M(i));
109
110     for j=1:length(SNR)
111         div = Eb/2 * 10^(-SNR(j)/10);
112         noise = sqrt(div) * randn(1, length(X));
113         normalized_signal = scale * pam_mod(X, M(i), symbol_enc)
114     ;
115         noise_signal = normalized_signal + noise;
116
117         noise_signal = noise_signal/scale;
118         normalized_signal = normalized_signal/scale;
119
120         noise_demod = pam_demod(noise_signal, M(i), symbol_enc);
121         perfect_demod = pam_demod(normalized_signal, M(i),
122 symbol_enc);
123     [ , SER(i,j)] = symerr(noise_demod, perfect_demod);
124 end
end

```

```

1 function y = pam_mod(x,M,Symbol_Ordering)
2
3 % create constellation
4 const = (-(M-1):2:(M-1));
5
6 % Cast x into double
7 x = double(x);
8
9 % gray encode if necessary
10 if (strcmpi(Symbol_Ordering,'GRAY',size(Symbol_Ordering,2)))

```

```

11     [ , gray_map] = bin2gray(x,'pam',M);    % Gray encode
12     [ , index]=ismember(x,gray_map);
13     x = index-1;
14 end
15
16 % modulate
17 C = const(:);
18 ynew = complex(C(x(:)+1));
19
20 % ensure y has same orientation as x
21 if isvector(x) && size(x,1) = size(ynew,1)
22     y = ynew.';
23 else
24     y = ynew;
25 end

```

```

1 function z = pam_demod(y,M,Symbol_Ordering)
2
3 y = y';
4
5 % move the real part of input signal; scale appropriately and
   round the
6 % values to get ideal constellation points
7 z = round( ((real(y) + (M-1)) ./ 2) );
8 % clip the values that are outside the valid range
9 z(z <= -1) = 0;
10 z(z > (M-1)) = M-1;
11
12 % gray decode if necessary
13 if (strcmpi(Symbol_Ordering,'GRAY',size(Symbol_Ordering,2)))
14     [ , gray_map] = gray2bin(z,'pam',M);    % Gray decode
15     z = gray_map(z+1);
16 end
17
18 z = z';

```