

TKE 4230  
MULTIMEDIA

# TEKNIK KOMPRESI LOSSLESS

Herman Tolle, ST., MT.  
[emang@brawijaya.ac.id](mailto:emang@brawijaya.ac.id)

# Kompresi

---

- Memampatkan / mengecilkan *raw* data
- Kompresi Multimedia: memampatkan *raw* data multimedia
- Kompresi multimedia adalah mutlak mengingat ukuran *raw* data media yang sangat besar: sinyal suara, image maupun video

# Tujuan Kompresi

---

- Memperkecil ukuran file / data  
-> penyimpanan maupun transmisi

# Kompresi Berdasarkan Penerimaan

---

1. **Dialogue Mode**: proses penerimaan data secara real time, mis: video conference. Kompresi data harus berada dalam batas penglihatan dan pendengaran manusia.
2. **Retrieval Mode**: proses penerimaan data tidak real time. Dapat dilakukan *fast forward* dan *fast rewind* di *client*. Dapat dilakukan *random access* terhadap data dan dapat bersifat interaktif

# Kompresi Berdasarkan Output

---

## 1. Kompresi Lossless (Non-Lossy)

Hasil dekompres dari data terkompresi akan tepat sama persis dengan data sebelum dikompres

## 2. Kompresi Lossy

Hasil dekompres dari data terkompresi tidak tepat sama persis, tetapi persepsi terhadap semantik data tetap sama

# Kriteria Algoritma & Aplikasi Kompresi

---

- Kualitas data hasil enkoding:
  - ukuran lebih kecil,
  - data tidak rusak (untuk kompresi lossy)
- Ketepatan proses dekompresi data:
  - data hasil dekompresi tetap sama dengan data sebelum dikompres (kompresi loseless)
- Kecepatan, ratio, dan efisiensi proses kompresi & dekompresi

# Klasifikasi Teknik Kompresi

---

- Entropy Encoding
- Source Coding
- Hybrid Coding

# Entropy Encoding

---

- Bersifat *lossless*
- Tekniknya tidak berdasarkan media dengan spesifikasi dan karakteristik tertentu namun berdasarkan urutan data.
- Statistical encoding, tidak memperhatikan semantik data.
- Misalnya: *Run-length coding, Huffman coding, Arithmetic coding*

# Source Coding

---

- Bersifat *lossy*
- Berkaitan dengan data semantik (arti data) dan media.
- Misalnya: *Prediction* (DPCM, DM), *Transformation* (FFT, DCT), *Layered Coding* (Bit position, sub-sampling, sub-band coding), *Vector quantization*

# Hybrid Coding

---

- Gabungan antara lossy + lossless
- Misalnya: JPEG, MPEG, H.261, DVI

# Basic Information Theory

---

# Informasi dan Entropy

---

- Set event:  $S = \{x_1, \dots, x_n\}$
- $S$  disebut alphabet jika  $x_i$  sebuah simbol (huruf) digunakan utk membangun pesan (message)
- Probabilitas kemunculan masing-masing event,  $p(x_i) = p_i$
- $P = \{p_1, \dots, p_n\}$ , dimana  $p_i \geq 0$ ,  $\sum_{i=1}^n p_i = 1$
- Untuk sumber memoryless:
  - Nilai *self-information* yg berhub. dg event  $x_i$  digunakan definisi
$$I(x_i) = -\log_k p_i$$
  - Fungsi di atas adalah ukuran informasi (*surprise* atau *unexpectedness*) dari kemunculan event  $x_i$

- 
- ENTROPI : Menurut Shannon, entropi dari sebuah informasi adalah minimum bit yang dibutuhkan untuk mengkodekan sebuah simbol

$$H(S) = \eta = \sum_i p_i \log_2 \frac{1}{p_i}$$

- Dimana
  - $p_i$  = probabilitas kemunculan simbol  $S_i$ .
  - $\log_2 \frac{1}{p_i}$  = jumlah bit yang dibutuhkan untuk kode  $S_i$
- For example, in an image with uniform distribution of gray-level intensity, i.e.  $p_i = 1/256$ , then the number of bits needed to code each gray level is 8 bits. The entropy of this image is 8.

# Panjang Kode Rata-rata

---

- Panjang kode rata-rata untuk semua kode:

$$R_{rata-rata} = \sum_{k=1}^L p_k n_k$$

$n_k$  = jumlah bit untuk kode ke-k

- Panjang rata-rata minimum yang dapat dicapai  
Teorema pengkodean sumber:

$$R_{minimum} \geq H(x) = -\sum_{k=1}^L p_k \log_2 p_k \qquad H(x) = \sum_{k=1}^L p_k \log_2 \frac{1}{p_k}$$

- $H(x)$  adalah entropi sumber/pengkuantisasi (tanpa memori)

- Contoh:

$$R_{NBC} = 3; \qquad R_{rata-rata} = 2.204; \qquad R_{huffman} = 2.04$$

# Terms

---

- **Enkoder / Compresor** : software (atau hardware) yang mengkodekan data orisinal menjadi data terkompres
- **Dekoder / Decompresor**: software (atau hardware) yang mendekode data terkompres menjadi data orisinal
- **Codec**: software (atau hardware) yang yang mengkodekan dan mendekodekan data
- **Algoritma** : teknik yang digunakan dalam proses pengkodean/kompresi

# Code Word

---

- **Code word** : kombinasi bit yang merupakan representasi dari suatu simbol data orisinal
  - Misalnya: 1 = 001; 2 = 010; 5 = 101; 7 = 111;
- Codeword yang dibuat harus unik, tidak ambigu, relasi 1-1  $\rightarrow$  (*uniquely decodable*): unik sehingga sumber orisinal dapat dikodekan kembali secara sempurna dari deretan biner code word-nya
- **Natural Binary Code (NBC)**: panjang *codeword* sama untuk semua simbol
- **Variable Length Code (VLC)**: panjang cw bervariasi

# Teknik Pengkodean

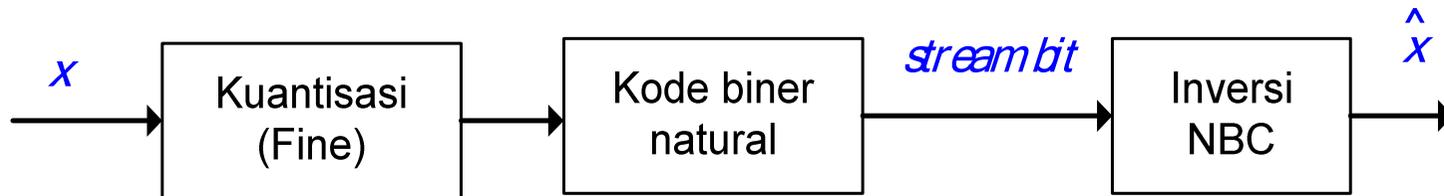
---

- Ada 2 konsep dasar teknik pengkodean kompresi:
  - **Statis:** setiap simbol dikodekan dengan *code word* yang fixed dan selalu sama dalam kompresi. Misalnya: PCM
  - **Dinamik/Adaptif:** simbol dikodekan dengan code word fixed atau variabel dan dapat berubah (adaptif) dalam kompresi data
- Kemungkinan

Ukuran Simbol	Ukuran Code Word	
Fixed	Fixed	S
Fixed	Variabel	D
Variabel	Variabel	D
Variabel	Fixed	D

# Pulse Code Modulation (PCM)

Teknik kompresi tradisional:



Tabel pengkodean:

Indeks	0	1	2	3	4	5	6	7
Kode	000	001	010	011	100	101	110	111

# Panjang Tetap vs Variable

- ❑ **Natural Binary Code (NBC)** adalah pengkodean dengan panjang codeword tetap (fixed). NBC bukan merupakan representasi level kuantisasi yang efisien
- ❑ **Variable Length Coding (VLC)** - Pengkodean dengan panjang kode berbeda untuk tiap simbol. Level kuantisasi yang sering terjadi (contoh, nilai sinyal 0) diberi word kode yang pendek

Level Kuantisasi	Indeks k	Probabilitas $P_k$	NBC	Huffman
$y_0$	0	0.005	111	1001111
$y_1$	1	0.02	110	100110
$y_2$	2	0.14	101	101
$y_3$	3	0.20	100	11
$y_4$	4	0.51	000	0
$y_5$	5	0.08	001	1000
$y_6$	6	0.04	010	10010
$y_7$	7	0.005	011	1001110

# VLC yang Cocok?

- ❑ Teorema pengkodean sumber tidak memberikan informasi tentang bagaimana menyusun kode VLC yang efisien
  - Panjang rata-rata kode mendekati  $H(x)$  bit/sample
  - Dapat didecode secara unik
  - Dapat didecode dengan mudah (diinginkan)
  - Sinkronisasi mandiri (fitur tambahan)
  - Dapat didecode pada dua sisi (fitur tambahan)

	$y_0$	$y_4$	$y_4$	$y_3$	$y_6$	$y_1$
<i>Encoder</i>	1001111	0	0	11	10010	100110
<i>Decoder</i>	1001111001110010100110					

# Kompresi Lossless

---

- Data hasil kompresi dapat didekompres lagi dan hasilnya tepat sama seperti data sebelum proses kompresi.
- Contoh aplikasi: ZIP, RAR, GZIP, 7-Zip
- Digunakan jika dibutuhkan data setelah dikompresi harus dapat diekstrak/dekompres lagi tepat sama.  
Contoh: data teks, data program/biner, beberapa image seperti GIF dan PNG.
- Kadangkala ada data-data yang setelah dikompresi dengan teknik ini ukurannya menjadi lebih besar atau sama

# Algoritma Kompresi Loseless

---

- Algoritma Shannon-Fano
- Huffman Coding
- Adaptive Huffman Coding
- Arithmetic Coding
- Run Length Encoding (RLE)
- Dictionary Based Encoding

# Runlength Encoding (RLE)

---

- Runlength Coding digunakan untuk data yang mengandung cluster yang bernilai sama

Contoh : Nilai “0” dan “1” yang berurutan

000000000011111111111000111111111111000000  
10                                    12    3                                    13                                    6

- Urutan yang sama mempunyai panjang yang terbatas

- Sangat efisien untuk mengkodekan keluaran kuantisasi “0” (*dead zone*)

# Contoh RLE

---

## Run-Length Encoding (RLE) Method

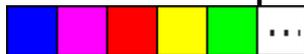
- This is a very simplistic approach that counts sequences of repeating symbols – storing the symbol's value and the number of repeats. Consider the following example:



- Here we have a series of blue x 6, magenta x 7, red x 3, yellow x 3 and green x 4, that is:



- which is clearly a representation using fewer *bits* (only 2/3 the original).
- This would not be a feasible method of compression if the raw data did not contain repeating symbols. In such a circumstance the compressed data would probably be larger. Consider the following:



- This would give: 
- which is twice the size!

# DICTIONARY-BASED CODING

---

- Grup simbol, kata atau phrase dinyatakan dg index/singkatan (abbreviation)
- Index/singkatan digunakan dlm transmisi data → penerima melakukan translasi ke bentuk original (menggunakan dictionary yg sama)
- Algoritma Lempel-Ziv-Welch (LZW) menggunakan teknik adaptif dan berbasiskan “kamus”
- Pendahulu LZW adalah LZ77 dan LZ78 yang dikembangkan oleh Jacob Ziv dan Abraham Lempel pada tahun 1977 dan 1978.
- Terry Welch mengembangkan teknik tersebut pada tahun 1984. LZW banyak dipergunakan pada UNIX, GIF, V.42 untuk modem.

# Static Dictionary

---

- sama sepanjang proses encoding
  - Akronim: Unibraw, CEO, UN, ASCII
  - Abbreviation: dr, Mlg
  - Coined abbreviation (M—male, #—load instruction)
  - List pola simbol yg paling sering → dan codeword-nya
    - n-gram → pola n deretan simbol yg sering digunakan (mis. Tri-gram dlm text Inggris: the, que, neu, ome, ...)
- tdk efisien utk semua situasi (language specific, domain specific)

# Dynamic Directory

---

- Dibangun dan dimodifikasi secara dinamis selama proses encoding dan decoding
- Dibangun dari pola umum yang ditemukan di input
- Pola dikodekan dg index, offset atau address pd dictionary
- Kecepatan ditentukan oleh ukuran dictionary dan teknik pencarian
- Kebanyakan teknik didasarkan pd teori dari **Jacob Ziv** dan **Abraham Lempel**.

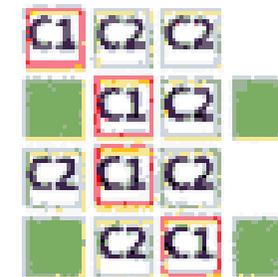
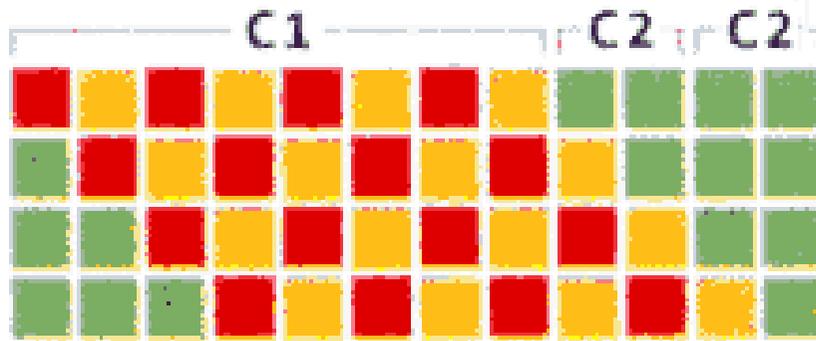
# Aplikasi Teknik Dictionary

---

- Aplikasi utk Kompresi:
  - LZ77:
    - ARJ<sup>T</sup>, LHarc<sup>T</sup>, PKZip<sup>T</sup> UC2<sup>T</sup>
  - LZ78/LZW:
    - ARCT<sup>T</sup>, PAK<sup>T</sup>, UNIX<sup>T</sup>, \$ Compress, .gif

## Kompresi LZW (Lempel, Ziv dan Welch) pada GIF

- proses *encoding* yang mencari rangkaian *pixel* yang sama pada gambar. Pola yang lebih sering muncul mendapatkan sebuah kode yang mewakili rangkaian tersebut dalam file terkompresi.



# Shannon-Fano Coding

---

## Suboptimal code

- Shannon code
- Shannon-Fano code

## Optimal code

- Huffman code
- Arithmetic coding

Efisiensi macam-macam code diukur dengan:

$$effisiensi = \frac{H(S)}{L_{avg}} \cdot 100\%$$

# Shannon-Fano Coding

---

*order the source letters into a sequence  $s$  according to the probability of occurrence;*

*ShannonFano (sequence  $s$ )*

*if  $s$  has two letters*

*attach 0 to the codeword of one letter and 1 to the codeword of another;*

*else if  $s$  has more than one letter*

*divide  $s$  into two subsequences  $s_1$  and  $s_2$ , with the minimal difference between probabilities of each subsequence;*

*extend the codeword for each letter in  $s_1$  by attaching 0, and attaching 1 to each codeword for letters in  $s_2$ ;*

*ShannonFano( $s_1$ );*

*ShannonFano( $s_2$ );*

# Shannon-Fano Coding

---

- Contoh

$$S = \{A, B, C, D, E\}$$

$$P = \{0.35, 0.17, 0.17, 0.16, 0.15\}$$

- Pengkodean Shannon-Fano:

- Bagi  $S$  kedalam  $s_1$  dan  $s_2$  (pilih yang memberikan perbedaan  $p(s_1)$  dan  $p(s_2)$  terkecil
- $s_1 = (A,B) \rightarrow p(s_1) = p(A) + p(B) = 0,52$
- $s_2 = (C,D,E) \rightarrow p(s_2) = p(C) + p(D) + p(E) = 0,48$
- Panggil ShannonFano()

# Shannon-Fano Coding

---

$x_i$	$p_i$	codeword
<i>A</i>	.35	00
<i>B</i>	.17	01
<i>C</i>	.17	10
<i>D</i>	.16	110
<i>E</i>	.15	111

- Panjang code rata-rata:

$$L_{sh} = 0,35*2 + 0,17*2 + 0,17*2 + 0,16*3 + 0,15*3 = 2,31$$

- Efisiensi =  $(2,23284/2,31)*100 = 96,66 \%$

# Shannon-Fano Algorithm

---

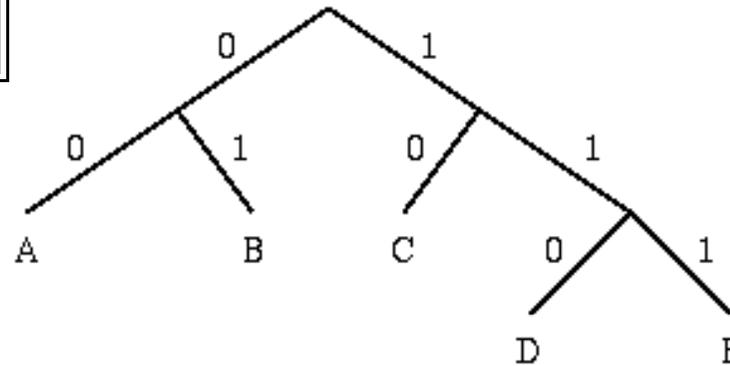
- Dikembangkan oleh Shannon (Bell Labs) dan Robert Fano (MIT).

Algoritma :

1. Urutkan simbol berdasarkan frekuensi kemunculannya
  2. Bagi simbol menjadi 2 bagian secara rekursif, dengan jumlah yang kira-kira sama pada kedua bagian, sampai tiap bagian hanya terdiri dari 1 simbol.
- Cara yang paling tepat untuk mengimplementasikan adalah dengan membuat binary tree.

# Contoh Shannon-Fano

Symbol	A	B	C	D	E
Count	15	7	6	6	5



Symbol	Count	$\log_2(1/p_i)$	Code	Subtotal (# of bits)
A	15	1.38	00	30
B	7	2.48	01	14
C	6	2.70	10	12
D	6	2.70	110	18
E	5	2.96	111	15

# Huffman Coding

---

- **Optimal code** pertama dikembangkan oleh **David Huffman**
- Utk sumber  $S = \{x_1, \dots, x_n\}$ ; Probabilitas  $P = \{p_1, \dots, p_n\}$ ; Codewords  $\{c_1, \dots, c_n\}$ ; dan Panjang  $\{l_1, \dots, l_n\}$ . Terdapat **optimal binary prefix code** dengan karakteristik:

## Teorema:

- (a) Jika  $p_j > p_i$ , maka  $l_j \leq l_i$
- (b) Dua codeword dari dua simbol dg probabilitas terendah mempunyai panjang yg sama
- (c) Dua codeword terpanjang identik kecuali pada digit terakhir

# Pengkodean Huffman

---

- Pengkodean Huffman bertujuan untuk mengkodekan setiap simbol dengan panjang kode berbeda, simbol yg paling sering muncul akan memiliki kode lebih pendek
- Algoritma Enkoding Huffman
  1. Simbol diurutkan berdasarkan probabliti kemunculan. Dua simbol terbawah diberi assign 0 dan 1. -> Splitting stage
  2. Dua simbol terbawah tadi dijumlahkan dan menjadi kode sumber baru dan probabilitasnya dijumlahkan. Diurutkan menjadi stage 2
  3. Proses tersebut diurutkan sehingga urutannya hanya tinggal 2 baris dengan assign 0 dan 1.
  4. Kode word untuk simbol tersebut adalah kombinasi biner yg terjadi, dilihat dari belakang

# Huffman Coding

---

## HuffmanAlgorithm()

*for each letter create a tree with a single root node and order all trees according to the probability of letter occurrence;*

*while more than one tree is left*

*take the two trees  $t_1$ ,  $t_2$  with the lowest probabilities  $p_1$ ,  $p_2$  and create a tree with probability in its root equal to  $p_1 + p_2$  and with  $t_1$  and  $t_2$  as its subtrees;*

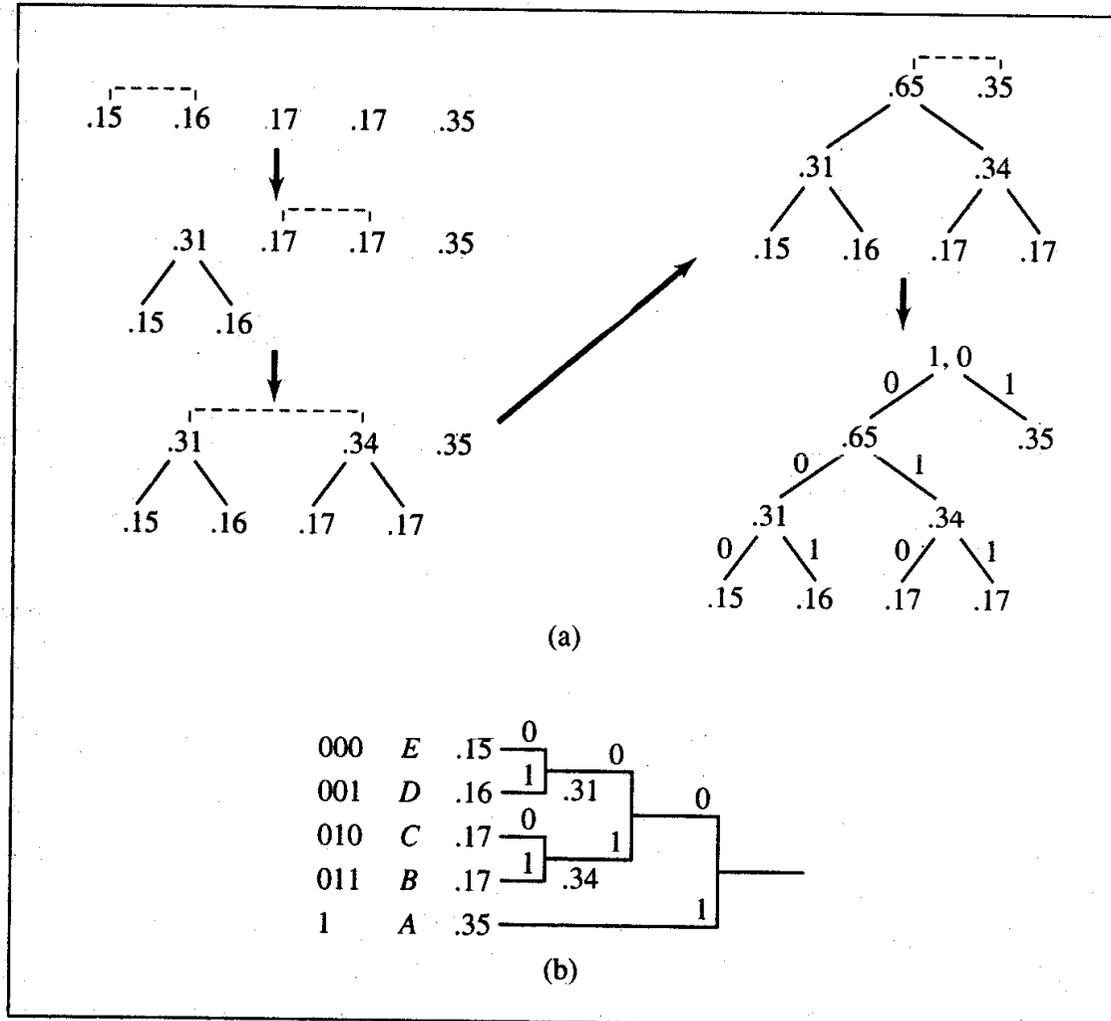
*associate 0 with each left branch and 1 with each right branch;*

*create a unique codeword for each letter by traversing the tree from the root to the leaf containing the probability corresponding to this letter and putting all encountered 0s and 1s together;*

# Huffman Coding

Contoh:

$X_i$	$p_i$
A	0,35
B	0,17
C	0,17
D	0,16
E	0,15



# Huffman Coding

---

- Dari Huffman tree dapat dibuat tabel codeword:

A	1
B	011
C	010
D	001
E	000

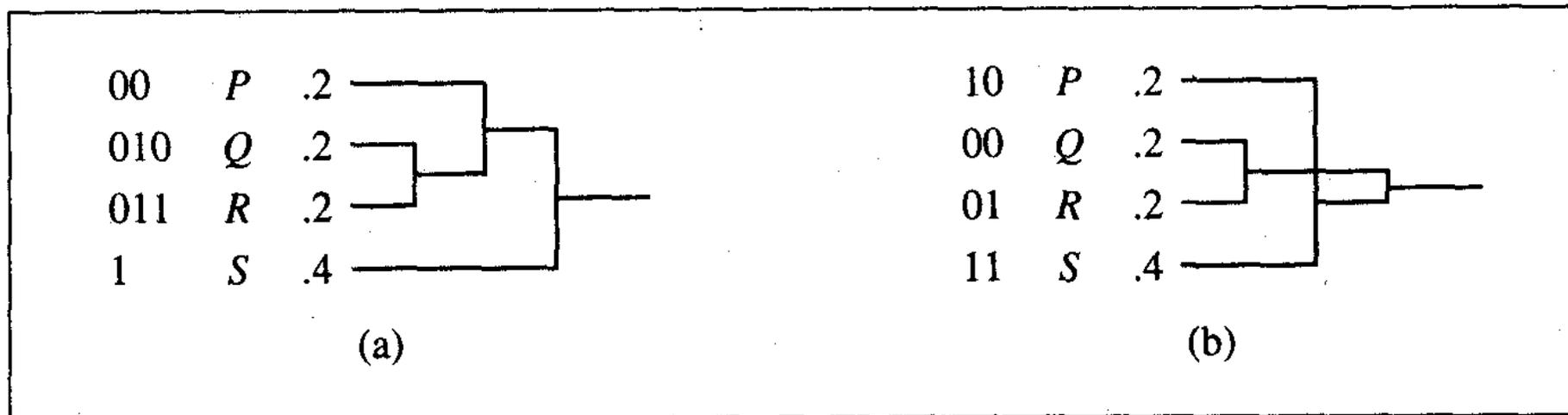
$$L_{\text{Huff}} = 0,35*1 + 0,17*3 + 0,17*3 + 0,16*3 + 0,15*3 = 2,3$$

$$H(S) = 2,23284$$

$$\text{Efisiensi} = (2,23284/2,3) \times 100 \% = 97,08\%$$

# Huffman Coding

- Tergantung pada bagaimana memilih probabilitas terendah saat membangun Huffman tree  
→ Huffman tree tidak unik
- Namun, panjang rata-rata codeword selalu sama utk tree yang berbeda



# Konstruksi Kode Huffman

❑ Aturan penyusunan kode Huffman:

$y_0$	0.51				0.51(0)	0
$y_1$	0.20			0.20(1)	0.49(1)	11
$y_2$	0.14			0.14(1)	0.29(0)	101
$y_3$	0.08		0.08(0)	0.15(0)		1000
$y_4$	0.04		0.04(0)	0.07(1)		10010
$y_5$	0.02	0.02(0)	0.03(1)			100110
$y_6$	0.005(0)	0.01(1)				1001110
$y_7$	0.005(1)					1001111

# Keterbatasan Pengkodean Huffman

---

- Rate selalu lebih besar dari 1.0 bit/sample
- Predesain kode
- Tabel kode tetap
- Jika probabilitas berbeda dengan yang digunakan dalam desain, ekspansi data dapat terjadi
- Versi praktek:
  - Implementasi *two-pass*
  - Blok adaptif (tabel kode per blok data)
  - Huffman rekursif (perubahan tabel kode secara kontinyu)

# Latihan

- Rancang kode word untuk 5 simbol (S0, S1, S2, S3, S4) dengan probabiliti sbb: S0=0,4; S1=0,25; S2=0,2; S3=0,1; S4=0,05.
- Hitung Panjang kode rata-rata dan Entropi dari pengkodean Huffman untuk simbol-simbol tersebut

Jawaban:

Simbol	P	Code Word
S0	0.4	00
S1	0.2	10
S2	0.2	11
S3	0.1	010
S4	0.1	011

- $L = 0,4(2) + 0,2(2) + 0,2(2) + 0,1(3) + 0,1(3) = 2,2$
- $H(x) = 0,52877 + 0,46439 + 0,464439 + 0,33219 + 0,33219 = 2,12193$

# Sinkronisasi dalam VLC

- ❑ Dekoder perlu menerjemahkan bit-bit sebelum dapat didekodekan
- ❑ Kesalahan bit dapat menyebabkan hilangnya sinkronisasi antara encoder dan decoder VLC

- ❑ Contoh:

▪ Level kuantisasi	:	4	4	3	0	5	3	4			
▪ Bit NBC	:	000	<u>000</u>	100	111	001	100	000			
▪ Bit Huffman	:	0	0	<u>11</u>	1001111	1000	11	0			
▪ Diasumsikan bit ke-4 salah											
▪ NBC decoded	:	4	<u>3</u>	3	0	5	3	4			
▪ Huffman decoded	:	4	4	<u>2</u>	<u>4</u>	<u>4</u>	<u>3</u>	<u>3</u>	5	3	4

Hilang sinkronisasi





# Aplikasi Kompresi Loseless

---

- **Format File:**
  - **ZIP**
  - **RAR**
  - **GIF**

# ZIP File Format

---

- Ditemukan oleh Phil Katz untuk program PKZIP kemudian dikembangkan untuk WinZip, WinRAR, 7-Zip.
- Berekstensi \*.zip dan MIME application/zip
- Dapat menggabungkan dan mengkompresi beberapa file sekaligus menggunakan bermacam-macam algoritma, namun paling umum menggunakan Katz's Deflate Algorithm.

# Metode ZIP

---

Beberapa method Zip:

- *Shrinking* : merupakan metode variasi dari LZW
- *Reducing* : merupakan metode yang mengkombinasikan metode *same byte sequence based* dan *probability based encoding*.
- *Imploding* : menggunakan metode *byte sequence based* dan *Shannon-Fano encoding*.
- *Deflate* : menggunakan LZW
- Aplikasi: WinZip oleh Nico-Mak Computing

# RAR File

---

- Ditemukan oleh Eugene Roshal, sehingga RAR merupakan singkatan dari Roshal Archive pada 10 Maret 1992 di Rusia.
- Berekstensi .rar dan MIME application/x-rar-compressed.
- Proses kompresi lebih lambat dari ZIP tapi ukuran file hasil kompresi lebih kecil.
- Aplikasi: WinRAR yang mampu menangani RAR dan ZIP, mendukung volume split, enkripsi AES.