

# Kodowanie Arytmetyczne

Tomasz Danel

Teoria Informacji, 2016

# Plan

## Kompresja Danych a Kodowanie Arytmetyczne

### Jak Kodować Arytmetycznie

Implementacja

Binarne Kodowanie Arytmetyczne

Modelowanie do Kompresji Tekstu

Inne Zastosowania

### Szybkie Kodowanie Arytmetyczne

Kodowanie Zmniejszonej Dokładności

$\epsilon$ -podziały i  $\rho$ -podziały

Drzewa Skompresowane

# Kompresja Danych

- ▶ Kompresja danych jest możliwa, gdy symbole tekstu występują w nim z różnymi prawdopodobieństwami.
- ▶ Shannon pokazał, że dla kodowania optymalnego symbolu, którego prawdopodobieństwo wystąpienia wynosi  $p$ , jest kodowany przez  $-\log_2 p$  bitów.
- ▶ Kodowanie arytmetyczne zbliża się do tej liczby.

# Kodowanie Arytmetyczne

## Zalety i Wady

- ▶ Elastyczność,
- ▶ Optymalność,
- ▶ Powolność,
- ▶ Nieprefiksowość kodu,
- ▶ Podatność na błędy.

# Plan

Kompresja Danych a Kodowanie Arytmetyczne

Jak Kodować Arytmetycznie

Implementacja

Binarne Kodowanie Arytmetyczne

Modelowanie do Kompresji Tekstu

Inne Zastosowania

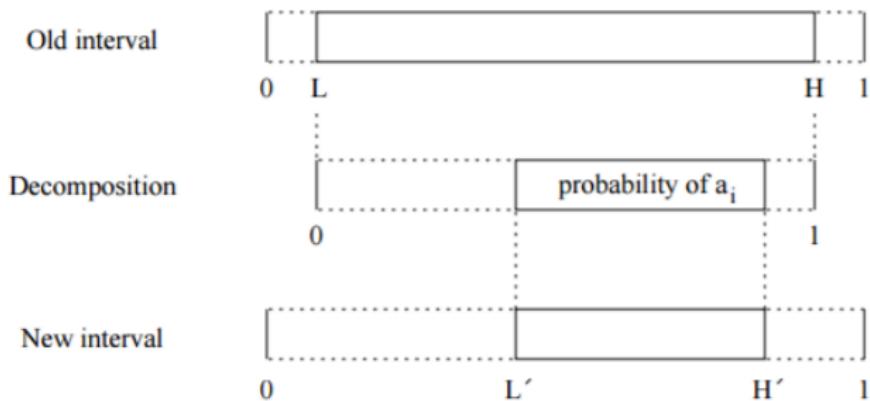
Szybkie Kodowanie Arytmetyczne

Kodowanie Zmniejszonej Dokładności

$\epsilon$ -podziały i  $\rho$ -podziały

Drzewa Skompresowane

## Algorytm Podstawowy



**Rysunek:** Podział bieżącego przedziału bazujący na prawdopodobieństwie symbolu  $a_i$ , który wystąpi w tekście jako następny.

# Algorytm Podstawowy

## Kroki

1. Zaczynamy z przedziałem  $[L, H) = [0, 1)$ .
2. Dla każdego symbolu w pliku wykonujemy następujące kroki:
  - 2.1 Dzielimy przedział na podprzedziały, po jednym dla każdego symbolu alfabetu. Długość przedziału jest wyestymowanym prawdopodobieństwem, że dany symbol wystąpi następny w tekście.
  - 2.2 Wybieramy podprzedział odpowiadający symbolowi, który jest następnym symbolem w pliku, i zmieniamy bieżący przedział.
3. Wypisujemy wystarczającą liczbę bitów, które jednoznacznie odróżniają przedział końcowy od pozostałych możliwych przedziałów.

# Algorytm Podstawowy

## Kroki

1. Zaczynamy z przedziałem  $[L, H) = [0, 1)$ .
2. Dla każdego symbolu w pliku wykonujemy następujące kroki:
  - 2.1 Dzielimy przedział na podprzedziały, po jednym dla każdego symbolu alfabetu. Długość przedziału jest wyestymowanym prawdopodobieństwem, że dany symbol wystąpi następny w tekście.
  - 2.2 Wybieramy podprzedział odpowiadający symbolowi, który jest kolejnym symbolem w pliku, i zmieniamy bieżący przedział.
3. Wypisujemy wystarczającą liczbę bitów, które jednoznacznie odróżniają przedział końcowy od pozostałych możliwych przedziałów.

# Algorytm Podstawowy

## Kroki

1. Zaczynamy z przedziałem  $[L, H) = [0, 1)$ .
2. Dla każdego symbolu w pliku wykonujemy następujące kroki:
  - 2.1 Dzielimy przedział na podprzedziały, po jednym dla każdego symbolu alfabetu. Długość przedziału jest wyestymowanym prawdopodobieństwem, że dany symbol wystąpi następny w tekście.
  - 2.2 Wybieramy podprzedział odpowiadający symbolowi, który jest kolejnym symbolem w pliku, i zmieniamy bieżący przedział.
3. Wypisujemy wystarczającą liczbę bitów, które jednoznacznie odróżniają przedział końcowy od pozostałych możliwych przedziałów.

# Algorytm Podstawowy

## Kroki

1. Zaczynamy z przedziałem  $[L, H) = [0, 1)$ .
2. Dla każdego symbolu w pliku wykonujemy następujące kroki:
  - 2.1 Dzielimy przedział na podprzedziały, po jednym dla każdego symbolu alfabetu. Długość przedziału jest wyestymowanym prawdopodobieństwem, że dany symbol wystąpi następny w tekście.
  - 2.2 Wybieramy podprzedział odpowiadający symbolowi, który jest następnym symbolem w pliku, i zmieniamy bieżący przedział.
3. Wypisujemy wystarczającą liczbę bitów, które jednoznacznie odróżniają przedział końcowy od pozostałych możliwych przedziałów.

# Algorytm Podstawowy

## Kroki

1. Zaczynamy z przedziałem  $[L, H) = [0, 1)$ .
2. Dla każdego symbolu w pliku wykonujemy następujące kroki:
  - 2.1 Dzielimy przedział na podprzedziały, po jednym dla każdego symbolu alfabetu. Długość przedziału jest wyestymowanym prawdopodobieństwem, że dany symbol wystąpi następny w tekście.
  - 2.2 Wybieramy podprzedział odpowiadający symbolowi, który jest następnym symbolem w pliku, i zmieniamy bieżący przedział.
3. Wypisujemy wystarczającą liczbę bitów, które jednoznacznie odróżniają przedział końcowy od pozostałych możliwych przedziałów.

# Algorytm Podstawowy

## Komentarz

- ▶ Długość ostatniego przedziału jest równy iloczynowi prawdopodobieństw poszczególnych symboli.
- ▶ Ostatni krok używa prawie dokładnie –  $\log_2 p$  symboli, by rozróżnić plik od innych plików.
- ▶ Potrzebny jest mechanizm do sygnalizowania końca pliku - symbol końca pliku lub długość pliku.
- ▶ W drugim kroku liczymy tylko podprzedział odpowiadający kolejnemu symbolowi wejścia  $a_i$  przy pomocy prawdopodobieństwa kumulatywnego  $P_C = \sum_{k=1}^{i-1} p_k$ ,  
 $P_N = \sum_{k=1}^i p_k$ . Nowy przedział to  $[L + P_C(H - L), L + P_N(H - L))$ .

# Algorytm Podstawowy

## Przykład 1

Zakodujmy tekst **bbb** pochodzący z pliku, z estymowanymi prawdopodobieństwami znaków  $p_a = 0.4$ ,  $p_b = 0.5$  oraz  $p_{EOF} = 0.1$ .

Kodowanie przebiega następująco:

Obecny Przedział	Akcja	a	b	EOF	Wejście
[0.000, 1.000)	Podziel	[0.000, 0.400)	[0.400, 0.900)	[0.900, 1.000)	b
[0.400, 0.900)	Podziel	[0.400, 0.600)	[0.600, 0.850)	[0.850, 0.900)	b
[0.600, 0.850)	Podziel	[0.600, 0.700)	[0.700, 0.825)	[0.825, 0.850)	b
[0.700, 0.825)	Podziel	[0.700, 0.750)	[0.750, 0.812)	[0.812, 0.825)	EOF
[0.812, 0.825)					

# Algorytm Podstawowy

## Przykład 1

- ▶ Końcowy przedział to  $[0.8125, 0.825]$ , co binarnie jest równe około  $[0.1101000000, 0.1101001100]$ .
- ▶ Prawdopodobieństwo tego tekstu wynosi  $(0.5)^3(0.1) = 0.0125$ , więc długość kodu powinna wynosić  $-\log_2 p = 6.322$ .
- ▶ Wypisujemy na wyjście **1101000**.

## Algorytm Szczegółowy

Podstawowa implementacja ma następujące wady:

- ▶ Zmniejszanie przedziału wymaga arytmetyki wysokiej precyzji.
- ▶ Nie jest wyświetlane żadne wyjście, dopóki algorytm się nie zakończy.

## Rozwiązanie

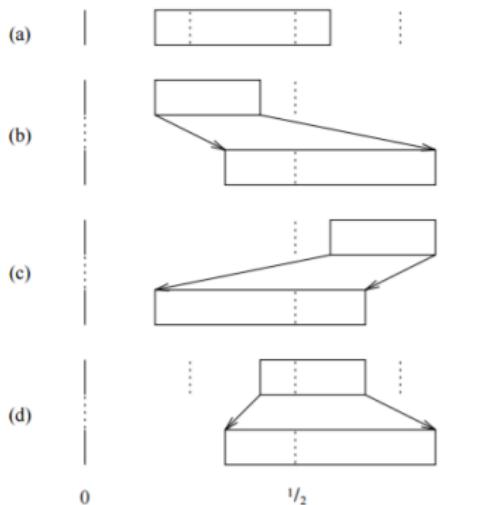
Wyświetl wiodący bit, jak tylko jest znany, a następnie podwój długość przedziału, który opisuje nieznaną część ciągu.

## Kolejny Problem

Co jeśli końce przedziału ciągle znajdują się po różnych stronach 1/2, lecz dość blisko?

# Algorytm Szczegółowy

## Schemat



Rysunek: Podwajanie przedziału. (a) Bez podwajania. (b) Przedział w  $[0,1/2]$ . (c) Przedział w  $[1/2, 1]$ . (d) Przedział w  $[1/4,3/4]$ .

# Algorytm Szczegółowy

## Trochę Kodu

```
while True:  
    if interval[1] < Fraction(1, 2):  
        code += '0' + follow * '1'  
        interval = (interval[0] * 2, interval[1] * 2)  
        follow = 0  
    elif interval[0] >= Fraction(1, 2):  
        code += '1' + follow * '0'  
        interval = (interval[0] * 2 - 1, interval[1] * 2 - 1)  
        follow = 0  
    elif interval[0] >= Fraction(1, 4) and interval[1] < Fraction(3, 4):  
        follow += 1  
        interval = (interval[0] * 2 - Fraction(1, 2),  
                    interval[1] * 2 - Fraction(1, 2))  
    else:  
        break
```

## Algorytm Szczegółowy

### Przykład 2

Zakodujemy tekst z przykładu 1 algorytmem szczegółowym.

Przedział	Akcja	a	b	EOF	Wejście
[0.00, 1.00)	Podziel	[0.00, 0.40)	[0.40, 0.90)	[0.90, 1.00)	b
[0.40, 0.90)	Podziel	[0.40, 0.60)	[0.60, 0.85)	[0.85, 0.90)	b
[0.60, 0.85)	Wypisz 1				
	Podwój $\left[\frac{1}{2}, 1\right)$				
[0.20, 0.70)	Podziel	[0.20, 0.40)	[0.40, 0.65)	[0.65, 0.70)	b
[0.40, 0.65)	follow				
	Podwój $\left[\frac{1}{4}, \frac{3}{4}\right)$				
[0.30, 0.80)	Podziel	[0.30, 0.50)	[0.50, 0.75)	[0.75, 0.80)	EOF

# Algorytm Szczegółowy

## Przykład 2

Przedział	Akcja
[0.75, 0.80)	Wypisz 10
[0.50, 0.60)	Podwój $[\frac{1}{2}, 1)$
[0.00, 0.20)	Wypisz 1
[0.00, 0.40)	Podwój $[\frac{1}{2}, 1)$
[0.00, 0.40)	Wypisz 0
[0.00, 0.80)	Podwój $[0, \frac{1}{2})$
[0.00, 0.40)	Wypisz 0
[0.00, 0.80)	Podwój $[0, \frac{1}{2})$
[0.00, 0.80)	Wypisz 0

- ▶ Ponownie otrzymujemy ciąg bitów **1101000**.
- ▶ Stan końcowy kodera to  $[0, 0.8)$ , co zawiera
  - $\log_2 0.8 \approx 0.322$  bitów informacji.

## Arytmetyka Liczb Całkowitych

- ▶ W praktyce przedziały możemy reprezentować jako odpowiednio duże liczby naturalne.
- ▶ Będziemy używać liczności symboli do estymowania prawdopodobieństw.  $C = \sum_{k=1}^{i-1} c_k$ ,  $N = \sum_{k=1}^i c_k$ ,  $T = \sum_{k=1}^n c_k$  - suma wszystkich liczności.
- ▶ Nowy przedział ma postać:  
$$\left[ L + \left\lfloor \frac{C(H-L)}{T} \right\rfloor, L + \left\lfloor \frac{N(H-L)}{T} \right\rfloor \right).$$

# Arytmetyka Liczb Całkowitych

## Teoria

### Twierdzenie 1

*Jeśli używamy liczb naturalnych z zakresu  $[0, N]$  i algorytmu wysokiej precyzji do skalowania podzakresów, to można udowodnić, że długość kodu jest ograniczona przez  $4/(N \ln 2)$  bity na symbol wejścia więcej niż idealna długość kodu dla pliku.*

### Twierdzenie 2

*Użycie specjalnego znaku końca pliku przy kodowaniu tekstu o długości  $t$  przy pomocy liczb naturalnych z zakresu  $[0, N]$  skutkuje w nadmiarze długości kodu mniejszym niż  $8t/(N \ln 2) + \log N + 7$  bitów.*

# Arytmetyka Liczb Całkowitych

Więcej Teorii

Możemy policzyć nadmiarową długość kodu, gdy założymy model z prawdopodobieństwami symboli  $q_i$ , podczas gdy prawdziwe prawdopodobieństwa to  $p_i$ . Średnia długość takiego kodu, to

$$L = - \sum_{i=1}^n p_i \log q_i.$$

Dla porównania optymalna długość kodu to entropia

$$H = - \sum_{i=1}^n p_i \log p_i,$$

a nadmiarowość to  $E = L - H$ .

# Arytmetyka Liczb Całkowitych

Więcej Teorii

Możemy teraz oznaczyć  $d_i = q_i - p_i$  i rozszerzyć  $E$  asymptotycznie względem  $d$

$$E = \sum_{i=1}^n \left( \frac{1}{2 \ln 2} \frac{d_i^2}{p_i} + O\left(\frac{d_i^3}{p_i^2}\right) \right).$$

## Wniosek

Zniknięcie składników liniowych oznacza, że małe błędy w estymacji prawdopodobieństw wnoszą bardzo małą ilość nadmiarowego kodu.

# Plan

Kompresja Danych a Kodowanie Arytmetyczne

**Jak Kodować Arytmetycznie**

Implementacja

**Binarne Kodowanie Arytmetyczne**

Modelowanie do Kompresji Tekstu

Inne Zastosowania

Szybkie Kodowanie Arytmetyczne

Kodowanie Zmniejszonej Dokładności

$\epsilon$ -podziały i  $\rho$ -podziały

Drzewa Skompresowane

## Szczególny Przypadek Kodera Arytmetycznego

- ▶ Algorytm dla alfabetu wielosymbolowego można również zastosować do przypadku binarnego.
- ▶ Warto wyróżnić kodery binarne, bo są prostsze i używają prostszego dostępu do modelu.
- ▶ Popularnym problemem jest kodowanie dwupoziomowych obrazów, które generują prawdopodobieństwa bliskie 1. Popularny jest Q-Coder.

## Uproszczenie Kodera Wielosymbolowego

- ▶ Możemy zbudować drzewo binarne.
- ▶ Nie trzeba tworzyć prawdopodobieństw kumulatywnych.
- ▶ W każdym węźle zmieniamy jeden koniec przedziału.
- ▶ Kodujemy wiele zdarzeń.
- ▶ Problem z przechowywaniem drzew.

# Plan

## Kompresja Danych a Kodowanie Arytmetyczne

### **Jak Kodować Arytmetycznie**

Implementacja

Binarne Kodowanie Arytmetyczne

Modelowanie do Kompresji Tekstu

Inne Zastosowania

## Szybkie Kodowanie Arytmetyczne

Kodowanie Zmniejszonej Dokładności

$\epsilon$ -podziały i  $\rho$ -podziały

Drzewa Skompresowane

## Dwa Podejścia do Kodowania Tekstu

- ▶ Model 2-przejściowy:
  - ▶ Podczas pierwszego przejścia wybieramy model.
  - ▶ Podczas drugiego przejścia kodujemy tekst.
- ▶ Model 1-przejściowy (adaptacyjny):
  - ▶ Od razu kodujemy tekst i poprawiamy model w miarę wczytywania znaków.
  - ▶ Możemy założyć początkowo, że wszystkie symbole występują jeden raz.

### Skalowanie

Liczności symboli w modelu adaptacyjnym mogą urosnąć do ogromnych rozmiarów, dlatego można co jakiś czas odejmować ustaloną liczbę od wszystkich liczności. Wprowadza to lokalność. (restartowanie modelu, przesuwane okno, starzenie)

## Bardziej Wyszukane Modele

### Fakt

Jedyną metodą osiągnięcia znacznej poprawy kompresji jest użycie bardziej wyszukanego modelu.

### Spostrzeżenie

To "wyszukanie" może zostać osiągnięte przez predykcję symboli na podstawie ich kontekstu.

### Prediction by Partial Matching

- ▶ Przechowujemy modele wysokich rzędów.
- ▶ Zawsze używamy modelu najwyższego dostępnego rzędu.
- ▶ Wprowadzamy symbol wyjścia.

# Plan

## Kompresja Danych a Kodowanie Arytmetyczne

### Jak Kodować Arytmetycznie

Implementacja

Binarne Kodowanie Arytmetyczne

Modelowanie do Kompresji Tekstu

Inne Zastosowania

### Szybkie Kodowanie Arytmetyczne

Kodowanie Zmniejszonej Dokładności

$\epsilon$ -podziały i  $\rho$ -podziały

Drzewa Skompresowane

## Bardziej Wyszukane Modele

- ▶ Poprawa algorytmu Ziv-Lempel.
- ▶ Bezstratna kompresja obrazów.
- ▶ Generowanie rozkładów.

# Plan

## Kompresja Danych a Kodowanie Arytmetyczne

### Jak Kodować Arytmetycznie

Implementacja

Binarne Kodowanie Arytmetyczne

Modelowanie do Kompresji Tekstu

Inne Zastosowania

## Szybkie Kodowanie Arytmetyczne

Kodowanie Zmniejszonej Dokładności

$\epsilon$ -podziały i  $\rho$ -podziały

Drzewa Skompresowane

# Idea

State	Prob {0}	0 input		1 input	
		Output	Next state	Output	Next state
[0, 4)	$0 < p < 1 - \alpha$	00	[0, 4)	-	[1, 4)
	$1 - \alpha \leq p \leq \alpha$	0	[0, 4)	1	[0, 4)
	$\alpha < p < 1$	-	[0, 3)	11	[0, 4)
[0, 3)	$0 < p < 1/2$	00	[0, 4)	follow	[0, 4)
	$1/2 \leq p < 1$	0	[0, 4)	10	[0, 4)
[1, 4)	$0 < p < 1/2$	01	[0, 4)	1	[0, 4)
	$1/2 \leq p < 1$	follow	[0, 4)	11	[0, 4)

## Idea

Prościej

State	Prob{0}	0 input		1 input	
		Output	Next state	Output	Next state
[0, 4)	$0 < p < 1 - \alpha$	<b>00</b>	[0, 4)	-	[1, 4)
	$1 - \alpha \leq p \leq \alpha$	<b>0</b>	[0, 4)	<b>1</b>	[0, 4)
	$\alpha < p < 1$	-	[0, 3)	<b>11</b>	[0, 4)
[0, 3)	$0 < p < \frac{1}{2}$	<b>10</b>	[0, 4)	<b>0</b>	[0, 4)
	$\frac{1}{2} \leq p < 1$	<b>0</b>	[0, 4)	<b>10</b>	[0, 4)
[1, 4)	$0 < p < \frac{1}{2}$	<b>01</b>	[0, 4)	<b>1</b>	[0, 4)
	$\frac{1}{2} \leq p < 1$	<b>1</b>	[0, 4)	<b>01</b>	[0, 4)

## Idea

Jeszcze Prościej

State	Prob {MPS}	LPS input		MPS input	
		Output	Next state	Output	Next state
[0, 4)	$\frac{1}{2} \leq p \leq \alpha$	<b>0</b>	[0, 4)	<b>1</b>	[0, 4)
	$\alpha < p < 1$	<b>00</b>	[0, 4)	-	[1, 4)
[1, 4)	$\frac{1}{2} \leq p < 1$	<b>01</b>	[0, 4)	<b>1</b>	[0, 4)

**More Probable Symbol** występuje z prawdopodobieństwem większym niż  $1/2$ . (Langdon i Rissanen)

## Idea

Najprościej

State	LPS input		MPS input	
	Output	Next state	Output	Next state
[0, 4)	00	[0, 4)	-	[1, 4)
[1, 4)	01	[0, 4)	1	[0, 4)

Czy to jeszcze działa?

## Idea

Najprościej

State	LPS input		MPS input	
	Output	Next state	Output	Next state
[0, 4)	00	[0, 4)	-	[1, 4)
[1, 4)	01	[0, 4)	1	[0, 4)

Czy to jeszcze działa?

Tak, na przykład dla kodowania unarnego.

## Maksymalnie Niebalansowane Podziały

State	0 (LPS) input		1 (MPS) input	
	Output	Next state	Output	Next state
[0, 8)	<b>000</b>	[0, 8)	-	[1, 8)
[1, 8)	<b>001</b>	[0, 8)	-	[2, 8)
[2, 8)	<b>010</b>	[0, 8)	-	[3, 8)
[3, 8)	<b>011</b>	[0, 8)	<b>1</b>	[0, 8)

## Kod Eliasa

State	0 (LPS) input		1 (MPS) input	
	Output	Next state	Output	Next state
[0, 2)/2	<b>0</b>	STOP	<b>1</b>	[0, 4)/4
[0, 4)/4	<b>00</b>	STOP	-	[1, 4)/4
[1, 4)/4	<b>01</b>	STOP	<b>1</b>	[0, 8)/8
[0, 8)/8	<b>000</b>	STOP	-	[1, 8)/8
[1, 8)/8	<b>001</b>	STOP	-	[2, 8)/8
:	:	:	:	:

# Plan

## Kompresja Danych a Kodowanie Arytmetyczne

### Jak Kodować Arytmetycznie

Implementacja

Binarne Kodowanie Arytmetyczne

Modelowanie do Kompresji Tekstu

Inne Zastosowania

## Szybkie Kodowanie Arytmetyczne

Kodowanie Zmniejszonej Dokładności

$\epsilon$ -podziały i  $\rho$ -podziały

Drzewa Skompresowane

## $\epsilon$ -podział

Dla każdej maksymalnej nadmiarowej długości kodu  $\epsilon$ , możemy podzielić przestrzeń prawdopodobieństw tak, by zagwarantować, że nasze przybliżenie prawdopodobieństw nigdy nie doda więcej niż  $\epsilon$  do kodu na jedno zdarzenie.

Wybieramy  $P_0, P_1, \dots$  (przypuszczalnie prawdziwe) oraz estymatory  $Q_0, Q_1, \dots$ .

Pamiętamy oszacowanie na kod nadmiarowy  $E$ ?

## $\epsilon$ -podział

### Algorytm

1. Niech  $i := 0$  i  $Q_0 := \frac{1}{2}$ .
2. Najdujemy  $P_{i+1} > Q_i$  takie, że  $E(P_{i+1}, Q_i) = \epsilon$ . Będziemy używać  $Q_i$  jako estymator wszystkich prawdopodobieństw  $p$  takich, że  $Q_i < p \leq P_{i+1}$ .
3. Znajdź  $Q_{i+1} > P_{i+1}$  takie, że  $E(P_{i+1}, Q_{i+1}) = \epsilon$ . Po obliczeniu  $P_{i+2}$  w kroku 2 następnej iteracji, będziemy używać  $Q_{i+1}$  jako estymator wszystkich prawdopodobieństw  $P_{i+1} < p \leq P_{i+2}$ .
4. Zwiększamy  $i$  i cofamy się do 2 kroku.

## $\rho$ -podział

Możemy chcieć ograniczyć błąd względny tak, by kod nigdy nie przekraczał optymalną długość więcej niż  $1 + \rho$  razy. Możemy podejść do problemu podobnie jak w przypadku  $\epsilon$ -podziałów, ale procedura się nigdy nie kończy. Można jednak uzyskać częściowe  $\rho$ -podziały.

# Plan

## Kompresja Danych a Kodowanie Arytmetyczne

### Jak Kodować Arytmetycznie

Implementacja

Binarne Kodowanie Arytmetyczne

Modelowanie do Kompresji Tekstu

Inne Zastosowania

## Szybkie Kodowanie Arytmetyczne

Kodowanie Zmniejszonej Dokładności

$\epsilon$ -podziały i  $\rho$ -podziały

Drzewa Skompresowane

## Konstrukcja drzewa

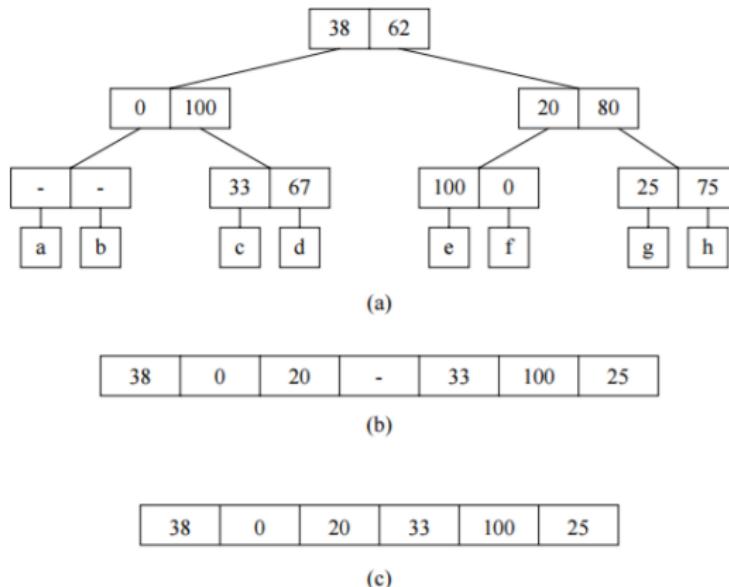
By użyć kodera zmniejszonej dokładności nad alfabetem wielosymbolowym, musimy stworzyć drzewo binarne.

- ▶ Drzewo Huffmana? Kosztowne.
- ▶ Liniowa reprezentacja drzewa? BFS.

### Przykład Konstrukcji

Symbol	a	b	c	d	e	f	g	h
Prawdopodobieństwo	0	0	$\frac{1}{8}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{8}$	0	$\frac{1}{8}$	$\frac{3}{8}$

## Konstrukcja drzewa



Rysunek: Konstrukcja drzewa skompresowanego.

- (a) Pełne drzewo binarne.
- (b) Reprezentacja liniowa.
- (c) Drzewo skompresowane.

# Materiały



Paul G. Howard, Jeffrey Scott Vitter.

*Practical Implementations of Arithmetic Coding*