

Kombinatoryka Analityczna 2

Bohdan Tkachenko 256630

November 17, 2023

1 Zadanie48

W tym sprawozdaniu przedstawiono analize funkcji

$$s(n) = \sum_{k=1}^n sd(k),$$

, która jest zdefiniowana jako suma cyfr binarnych przedstawienia wszystkich liczb od 1 do n . Celem analizy jest zbadanie asymptotycznego zachowania tej funkcji, a także próba znalezienia i porównania jej przybliżeń za pomocą prostszych funkcji matematycznych.

1.1 Metodologia

Analiza została przeprowadzona w kilku krokach:

1. Zdefiniowanie i obliczenie wartości funkcji $s(n)$ dla n od 1 do 1024.
2. Porównanie funkcji $s(n)$ z funkcjami n , oraz $n \log n$, w celu zbadania jej wzrostu.
3. Zastosowanie metody najmniejszych kwadratów do znalezienia optymalnych współczynników skalujących dla porównywanych funkcji.
4. Analiza różnic między funkcją $s(n)$ a przybliżającymi ją funkcjami.

1.2 Proces Znalezienia Współczynników Skalujących

W celu znalezienia optymalnych współczynników skalujących dla funkcji porównawczych zastosowano metodę najmniejszych kwadratów. Jest to standardowa technika w analizie regresji, służąca do minimalizacji sumy kwadratów różnic między obserwowanymi wartościami a wartościami przewidywanymi przez model.

1.2.1 Metoda Najmniejszych Kwadratów

Metoda najmniejszych kwadratów polega na znalezieniu takich wartości parametrów modelu, które minimalizują sumę kwadratów odchyłeń wartości przewidywanych od wartości rzeczywistych. W naszym przypadku, dla każdej z funkcji porównawczych (liniowej i $n \log n$), szukamy współczynnika c , który minimalizuje wyrażenie:

$$S(c) = \sum_{i=1}^{1024} (s(n_i) - c \cdot f(n_i))^2,$$

gdzie $s(n_i)$ to wartość funkcji $s(n)$ dla danego n_i , a $f(n_i)$ to wartość odpowiedniej funkcji porównawczej (liniowej lub $n \log n$) dla danego n_i .

1.2.2 Implementacja w Pythonie

W naszym przypadku użyto funkcji `curve_fit` z biblioteki SciPy w języku Python, która implementuje metodę najmniejszych kwadratów. Funkcja ta automatycznie dostosowuje parametry modelu (w naszym przypadku, współczynnik skalujący c), aby znaleźć najlepsze dopasowanie do danych. Dla funkcji liniowej model ma postać $c \cdot n$, a dla funkcji $n \log n$ - $c \cdot n \log n$.

Wynikiem działania tej funkcji są optymalne wartości współczynników c , które następnie wykorzystano do porównania z funkcją $s(n)$ i oceny dopasowania.

1.3 Definicja Funkcji $s(n)$

Funkcja $s(n)$ jest zdefiniowana jako suma cyfr binarnych wszystkich liczb od 1 do n . Może być wyrażona jako:

$$s(n) = \sum_{k=1}^n sd(k),$$

gdzie $sd(k)$ oznacza sumę cyfr binarnych liczby k .

1.3.1 Porównanie z Funkcjami n i $n \log n$

Do porównania z funkcją $s(n)$ wybrano dwie funkcje: liniową n oraz $n \log n$. W celu uzyskania najlepszego dopasowania, dla każdej z nich wyznaczono współczynnik skalujący metodą najmniejszych kwadratów.

1.4 Wyniki

Wyniki analizy prezentują się następująco:

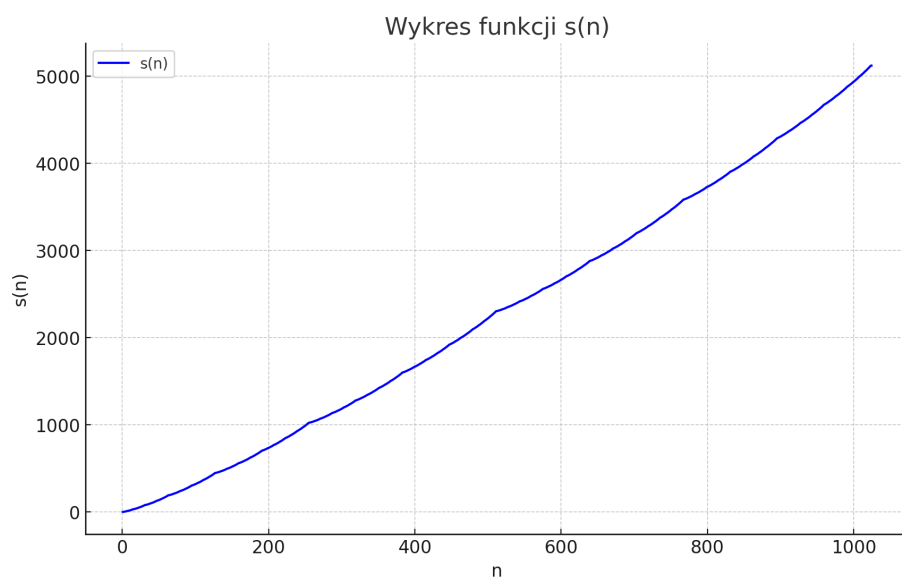


Figure 1: Wykres funkcji $s(n)$

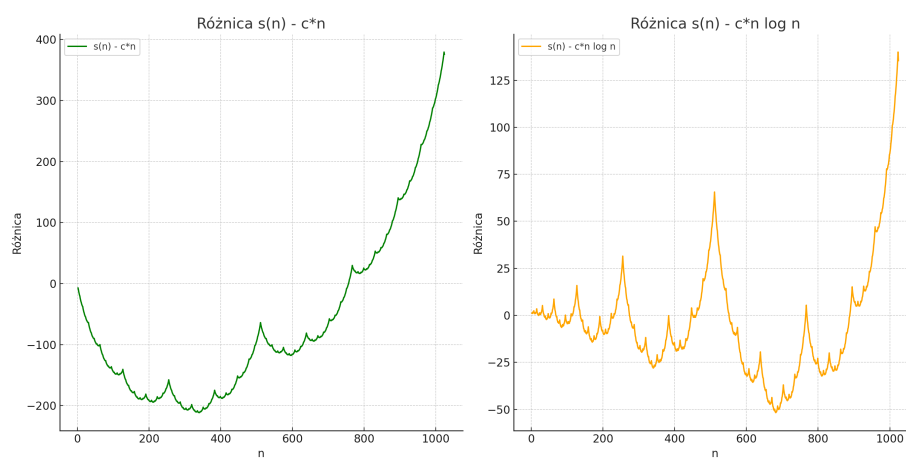


Figure 2: Porównanie funkcji $s(n)$, n , i $n \log n$

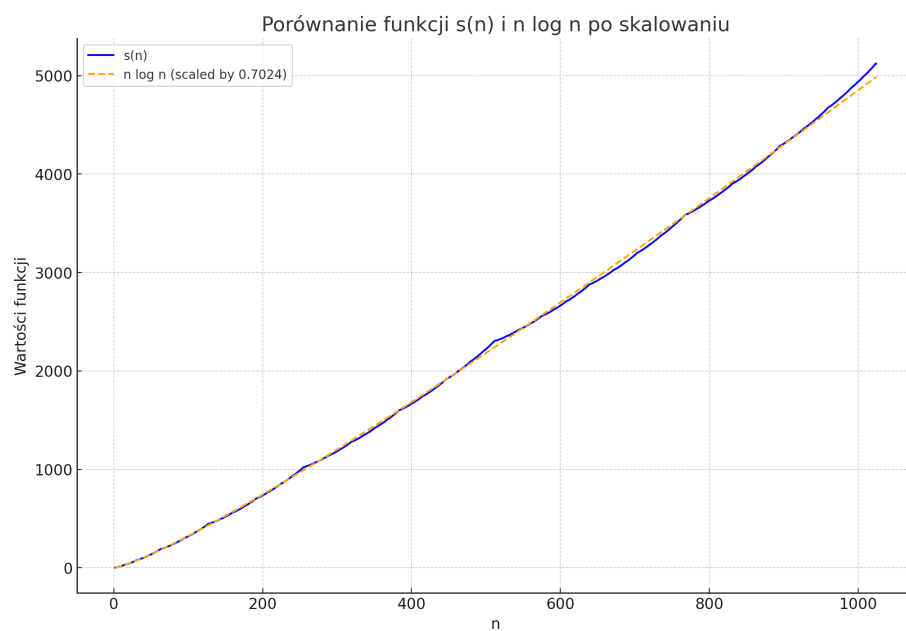


Figure 3: Porównanie funkcji $s(n)$, $n \log n$

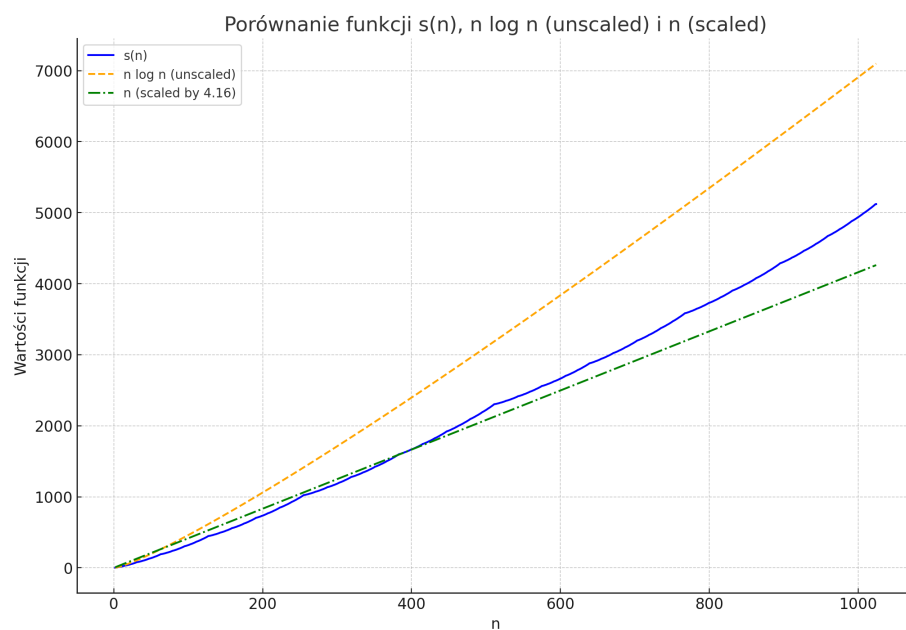


Figure 4: Porównanie 3 funkcji

1.5 Dopasowanie Funkcji

Znaleziono, że funkcja $n \log n$ z optymalnym współczynnikiem skalującym $c \approx 0.7024$ daje najlepsze dopasowanie do funkcji $s(n)$.

1.6 Podsumowanie

Analiza wykazała, że funkcja $s(n)$ rośnie szybciej niż liniowo, ale wolniej niż kwadratowo. Najlepsze dopasowanie zapewnia funkcja $n \log n$ z odpowiednio dobranym współczynnikiem skalującym. Wynik ten jest zgodny z intuicją, że liczba cyfr binarnych rośnie logarytmicznie w stosunku do rozmiaru liczby.

2 Zadanie 49

W niniejszej sekcji przedstawiamy szczegółowe przekształcenia matematyczne na podstawie zadanych wzorów. Naszym celem jest wyprowadzenie i analiza wzoru na np_n w kontekście funkcji generującej $P(x)$.

2.1 Definicja i Właściwości Funkcji $P(x)$

Rozpoczynamy od zdefiniowania funkcji generującej:

$$P(x) = \prod_{k=1}^{\infty} \frac{1}{1-x^k}$$

Współczynnik p_n w rozwinięciu tej funkcji w szereg potęgowy jest zdefiniowany jako:

$$p_n = [x^n]P(x)$$

co oznacza, że p_n to współczynnik przy x^n w rozwinięciu $P(x)$.

2.2 Logarytmowanie i Różniczkowanie $P(x)$

Następnie logarytmujemy funkcję $P(x)$ i różniczkujemy wynik względem x :

$$\ln P(x) = \sum_{k=1}^{\infty} \ln \left(\frac{1}{1-x^k} \right)$$

$$\frac{P'(x)}{P(x)} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{kx^{k-1}}{1-x^k}$$

2.3 Wyprowadzenie Wzoru na np_n

Mnożymy obie strony ostatniego równania przez x , otrzymując:

$$x \frac{P'(x)}{P(x)} = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{kx^k}{1-x^k}$$

Wykorzystując definicję $p_n = [x^n]P(x)$, możemy wyprowadzić wzór na np_n :

$$np_n = n[x^n]P(x) = [x^n]xP'(x)$$

Oznacza to, że np_n jest współczynnikiem przy x^n w szeregu $xP'(x)$.

2.4 Związek z Suma Dzielników $\sigma(n)$

Rozważmy wyrażenie $\frac{kx^k}{1-x^k}$, które można rozwinąć jako szereg geometryczny:

$$\frac{kx^k}{1-x^k} = kx^k + kx^{2k} + kx^{3k} + \dots$$

Każdy wyraz tej serii reprezentuje wkład od potęg x będących wielokrotnościami k . Sumując to wyrażenie dla wszystkich k , otrzymujemy wkłady dla wszystkich dzielników każdej liczby n , co prowadzi do sumy dzielników $\sigma(n)$.

2.5 Końcowe Przekształcenia i Wzór

Ostatecznie, przekształcenie do postaci np_n wygląda następująco:

$$np_n = [x^n]P(x) \sum_{k=1}^{\infty} \frac{kx^k}{1-x^k} = \sum_{j=1}^n \sigma(j)p_{n-j}$$

gdzie $\sigma(n)$ to suma dzielników liczby n , a p_{n-j} to współczynnik przy x^{n-j} w szeregu $P(x)$.

2.6 Złożoność Obliczeniowa Programu

2.6.1 Obliczanie Sumy Dzielników (σ)

Pierwszym krokiem algorytmu jest obliczenie sumy dzielników (σ) dla każdej liczby od 1 do n . Funkcja ta jest realizowana poprzez iteracje po wszystkich liczbach od 1 do n i dla każdej z nich sumowanie jej dzielników. Złożoność obliczeniowa tej części algorytmu wynosi $O(n \log n)$, co wynika z faktu, że liczba operacji potrzebna do obliczenia sumy dzielników dla każdej liczby jest proporcjonalna do liczby jej dzielników, a średnia liczba dzielników liczby rośnie logarytmicznie w stosunku do jej wartości.

2.6.2 Obliczanie Wartości p_n

Główna część algorytmu obejmuje obliczanie wartości p_n zgodnie z danym wzorem rekurencyjnym. Dla każdej liczby n od 1 do 100, algorytm wykonuje sumowanie produktów wartości $\sigma(j)$ i p_{n-j} dla każdego j od 1 do n . Ponieważ każde takie sumowanie wymaga wykonania n operacji, a operacje te są wykonywane dla każdego n od 1 do 100, złożoność obliczeniowa tej części algorytmu wynosi $O(n^2)$.

2.6.3 Złożoność Całkowita

Biorąc pod uwagę obie wyżej opisane części algorytmu, złożoność całkowita programu jest dominowana przez złożoność obliczeniową obliczania wartości p_n , czyli $O(n^2)$.

2.7 Wyniki

W tej sekcji prezentujemy wyniki obliczeń wartości p_n dla $n = 1, \dots, 10$

n	p_n
1	1
2	2
3	3
4	5
5	7
6	11
7	15
8	22
9	30
10	42

Table 1: Wyniki obliczeń wartości p_n