

# Obliczenia Naukowe – Sprawozdanie Laboratoria 1.

Jakub Kogut

21 października 2025

## 1 Zadanie 1 – Rozpoznanie arytmetyki

### 1.1 Mashine epsilon

W pierwszej części zadania należało wyznaczyć najmniejszą liczbę  $macheps > 0$  taką, że

$$fl(macheps + 1) > 1.$$

Aby znaleźć daną liczbę iteracyjne można dodawać do 1 coraz mniejsze potęgi 2, to znaczy iterować do momentu, aż  $fl(1 + 2^{-k})$  przestanie być większe od 1. W ten sposób otrzymujemy:

Typ zmiennej	Wartość $macheps$ eksperymentalna	$eps(T)$	float.h
Float16	$9.76 \cdot 10^{-4}$	$9.76 \cdot 10^{-4}$	–
Float32	$1.19 \cdot 10^{-7}$	$1.19 \cdot 10^{-7}$	$1.19 \cdot 10^{-7}$
Float64	$2.22 \cdot 10^{-16}$	$2.22 \cdot 10^{-16}$	$2.22 \cdot 10^{-16}$

Z wyników można wnioskować, że eksperymentalnie wyznaczone wartości  $macheps$  zgadzają się z teoretycznymi wartościami  $eps(T)$  dla poszczególnych typów zmiennoprzecinkowych, jak i również z wartościami podanymi w pliku float.h.

Z eksperymentu wynika, że zwiększając precyzję reprezentacji liczby zmiennoprzecinkowej, zmniejsza się wartość  $macheps$ . Oznacza to, że liczby reprezentowane z większą precyzją mogą być bliżej siebie, co pozwala na dokładniejsze obliczenia.

#### **Związek $macheps$ z precyzją arytmetyki**

Jest to ta sama liczba, na wykładzie oznaczaliśmy przez  $\epsilon$  najmniejszą możliwą liczbę w danej arytmetyce, taką że  $fl(1 + \epsilon) > 1$ . W związku z tym  $macheps$  jest miarą precyzji danej arytmetyki zmiennoprzecinkowej.

### 1.2 Najmniejsza Dodatnia Liczba Maszynowa

W kolejnej części zadania należało wyznaczyć kolejną liczbę identyfikującą arytmetykę –  $\eta$  taką, że

$$\eta > 0$$

Podobnie jak w poprzedniej części zadania możemy iteracyjnie dzielić 1 przez 2 aż do momentu, gdy  $fl(2^{-k})$  przestanie być większe od 0. W ten sposób otrzymujemy:

Typ zmiennej	Wartość $\eta$ eksperymentalna	$nextfloat(FloatT(0.0))$
Float16	$6.10 \cdot 10^{-5}$	$6.10 \cdot 10^{-5}$
Float32	$1.18 \cdot 10^{-38}$	$1.18 \cdot 10^{-38}$
Float64	$2.22 \cdot 10^{-308}$	$2.22 \cdot 10^{-308}$

Tak samo jak wcześniej, eksperymentalnie wyznaczone wartości  $\eta$  zgadzają się z wartościami zwracanymi przez funkcję  $nextfloat(FloatT(0.0))$  dla poszczególnych typów zmiennoprzecinkowych.

Analogicznie, zwiększając precyzję reprezentacji liczby zmiennoprzecinkowej, zmniejsza się wartość  $\eta$ . Oznacza to, że liczby reprezentowane z większą precyzją mogą być bliżej zera, co pozwala na dokładniejsze obliczenia w pobliżu zera.

#### Związek $\eta$ z $MIN_{SUB}$

Tak samo, w tym przypadku  $\eta$  jest równe  $MIN_{SUB}$ , czyli najmniejszej dodatniej liczbie nieznormalizowanej w danej arytmetyce zmiennoprzecinkowej.

#### Co zwraca funkcja $floatmin(T)$ ?

Funkcja  $floatmin(T)$  zwraca najmniejszą dodatnią liczbę znormalizowaną w danej arytmetyce zmiennoprzecinkowej, to jest  $MIN_{nor}$ . Dla odpowiednio typów  $Float32$  i  $Float64$  wartości te wynoszą odpowiednio  $1.18 \cdot 10^{-38}$  oraz  $2.22 \cdot 10^{-308}$ , co zgadza się z wynikami podanymi na wykładzie.

### 1.3 Największa Dodatnia Liczba Maszynowa

W ostatniej części zadania należy wyznaczyć górną granicę reprezentowalnych liczb w danej arytmetyce zmiennoprzecinkowej, czyli  $MAX$ .

Aby wyznaczyć tę liczbę skorzystamy z wzoru:

$$MAX = (2 - 2^{-p}) \cdot 2^{emax}$$

gdzie  $p$  to precyzja arytmetyki, a  $emax$  to maksymalna wartość wykładnika (w arytmetyce z której korzystamy – spełniającą standard IEEE 754 – największa możliwa mantysa to właśnie  $2 - 2^{-p}$ ). Do wyznaczenia wartości  $emax$  skorzystamy właśnie z wskazanej funkcji  $isinf$  mnożąc kolejne potęgi 2 aż do momentu, gdy  $fl(2^k)$  zwróci nam wartość nieskończoności, natomiast aby obliczyć  $p$  postępujemy analogicznie jak w pierwszej części zadania, przy wyznaczeniu  $macheps$  i licząc ilość iteracji potrzebnych do uzyskania tej wartości. W ten sposób otrzymujemy:

Typ zmiennej	Wartość $MAX$ eksperymentalna	$floatmax(FloatT)$	float.h
Float16	$6.55 \cdot 10^4$	$6.55 \cdot 10^4$	–
Float32	$3.40 \cdot 10^{38}$	$3.40 \cdot 10^{38}$	$3.40 \cdot 10^{38}$
Float64	$1.79 \cdot 10^{308}$	$1.79 \cdot 10^{308}$	$1.79 \cdot 10^{308}$

Podobnie jak w poprzednich częściach zadania, eksperymentalnie wyznaczone wartości  $MAX$  zgadzają się z wartościami zwracanymi przez funkcję  $floatmax(FloatT)$  dla poszczególnych typów zmiennoprzecinkowych, jak i również z wartościami podanymi w pliku float.h.

## 2 Zadanie 2

W zadaniu należy sprawdzić, czy możliwe jest wyznaczenie  $macheps$  za obliczenia

$$3 \cdot (4/3 - 1) - 1$$

w arytmetyce zmiennoprzecinkowej  $Float64$ .

Wynik obliczeń to:

Typ zmiennej	Wartość eksperymentalna	$macheps$
Float16	$-9.76 \cdot 10^{-4}$	$9.76 \cdot 10^{-4}$
Float32	$1.19 \cdot 10^{-7}$	$1.19 \cdot 10^{-7}$
Float64	$-2.22 \cdot 10^{-16}$	$2.22 \cdot 10^{-16}$

Faktycznie, możliwe jest wyznaczenie  $macheps$  za pomocą podanego wyrażenia.

### 3 Zadanie 3

W zadaniu należy pokazać, że w arytmetyce *Float64* liczby z przedziału  $[1, 2]$  są rozmieszczone równomiernie z krokiem  $2^{-52}$  i następnie sprawdzić z jakimi krokami są rozmieszczone liczby z przedziałów  $[1/2, 1]$  oraz  $[2, 4]$ .

Aby znaleźć krok rozmieszczenia liczb w danym przedziale, możemy skorzystać z funkcji *nextfloat*, która zwraca następną reprezentowalną liczbę zmiennoprzecinkową. W ten sposób możemy obliczyć różnicę między kolejnymi liczbami w danym przedziale i w ten sposób wyznaczyć wartość  $\delta$ . Otrzymujemy:

Przedział	Krok rozmieszczenia liczb ( $\delta$ )
[1, 2]	$2.22 \cdot 10^{-16} \approx 2^{-52}$
[1/2, 1]	$1.11 \cdot 10^{-16} \approx 2^{-53}$
[2, 4]	$4.44 \cdot 10^{-16} \approx 2^{-51}$

Po znalezieniu kroku możemy zapisać reprezentację liczby z danego przedziału  $[2^e, 2^{e+1}]$  jako:

$$x = 2^e + k\delta, \quad k \in \{0, 1, 2, \dots, 2^{52} - 1\}$$

Możemy potwierdzić nasze wyniki przy użyciu funkcji *bitstring*, która zwraca reprezentację binarną liczby zmiennoprzecinkowej. Dla liczb z przedziału  $[1, 2]$  wygląda to następująco:

[illegible]

Zwiększając liczbę o krok  $\delta$  zmieniamy ostatni bit mantysy, co potwierdza nasze wyniki (pomiędzy liczbami różniącymi się o krok nie ma już innej reprezentacji). Analogicznie można to zrobić dla pozostałych przedziałów.

#### 4 Zadanie 4

Należy znaleźć eksperymentalnie najmniejszą liczbę  $x$  w arytmetyce *Float64*,  $1 < x < 2$ , taką że:

$$x \otimes (1/x)) \neq 1$$

Aby ją wyznaczyć, możemy zacząć od liczby 1 i zwiększać ją przy użyciu funkcji *nextfloat* aż do momentu, gdy warunek przestanie być spełniony. W ten sposób otrzymujemy:

$$x = 1.000000057228997$$

Jest to najmniejsza liczba w arytmetyce *Float64*, spełniająca podany warunek.

## 5 Zadanie 5

W tym zadaniu należy zaimplementować 4 różne algorytmy obliczania iloczynu skalarnego dwóch wektorów w arytmetyce *Float32* oraz *Float64* i porównać ich wyniki między sobą oraz z wynikiem dokładnym.

Badany jest tutaj wpływ kolejności wykonywanych działań na błąd wyniku.

Zostały zaimplementowane następujące algorytmy:

1. **w przód** –  $\sum_{i=1}^n x_i y_i$
2. **w tył** –  $\sum_{i=n}^1 x_i y_i$
3. **sortowanie rosnąco** – sortujemy iloczyny  $x_i y_i$  rosnąco (w zależności od wartości bezwzględnej, osobno dodajemy ujemne i dodatnie)
4. **sortowanie malejąco** – analogicznie jak wyżej, ale sortujemy malejąco

Po przeprowadzeniu eksperymentów na wektorach:

$$x = [2.718281828, -3.141592654, 1.414213562, 0.5772156649, 0.3010299957]$$

$$y = [1486.2497, 878366.9879, -22.37492, 4773714.647, 0.000185049]$$

oraz obliczeniu dokładnego wyniku iloczynu skalarnego (wynoszącego  $-1.00657107000000 \cdot 10^{-11}$ ) otrzymujemy następujące wyniki:

Algorytm	Wynik Float32	Wynik Float64
1.	$-4.9994430 \cdot 10^{-1}$	$1.025188136829667 \cdot 10^{-10}$
2.	$-4.5434570 \cdot 10^{-1}$	$-1.564330887049437 \cdot 10^{-10}$
3.	$-5.0000000 \cdot 10^{-1}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$
4.	$-5.0000000 \cdot 10^{-1}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$

Jak widać, wyniki są obarczone dużym błędem, a różne algorytmy dają różne wyniki, co potwierdza, że kolejność wykonywania działań ma znaczenie.

## 6 Zadanie 6

W tym zadaniu należało obliczyć wartości funkcji:  $f(x) = \sqrt{x^2 + 1} - 1$  oraz  $g(x) = \frac{x^2}{\sqrt{x^2 + 1} + 1}$ . Iterując po wartościach  $x = 8^{-1}, 8^{-2}, 8^{-3}, \dots$  aż do momentu, gdy wynik obliczeń przestanie się zmieniać (w arytmetyce *Float64*) otrzymujemy następujące wyniki:

x	f(x)	g(x)
$8^{-1}$	$7.7822185373186414 \cdot 10^{-3}$	$7.7822185373187065 \cdot 10^{-3}$
$8^{-2}$	$1.2206286282867573 \cdot 10^{-4}$	$1.2206286282875901 \cdot 10^{-4}$
$8^{-3}$	$1.9073468138230965 \cdot 10^{-6}$	$1.9073468138265659 \cdot 10^{-6}$
$8^{-4}$	$2.9802321943606103 \cdot 10^{-8}$	$2.9802321943606116 \cdot 10^{-8}$
$8^{-5}$	$4.6566128730773926 \cdot 10^{-10}$	$4.6566128719931904 \cdot 10^{-10}$
$8^{-6}$	$7.2759576141834259 \cdot 10^{-12}$	$7.2759576141569561 \cdot 10^{-12}$
$8^{-7}$	$1.1368683772161603 \cdot 10^{-13}$	$1.1368683772160957 \cdot 10^{-13}$
$8^{-8}$	$1.7763568394002505 \cdot 10^{-15}$	$1.7763568394002489 \cdot 10^{-15}$
$8^{-9}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$2.7755575615628914 \cdot 10^{-17}$
...	...	...
$8^{-170}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$4.4501477170144028 \cdot 10^{-308}$
$8^{-171}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$6.9533558078350043 \cdot 10^{-310}$
$8^{-172}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$1.0864618449742194 \cdot 10^{-311}$
$8^{-173}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$1.6975966327722179 \cdot 10^{-313}$
$8^{-174}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$2.6524947387065904 \cdot 10^{-315}$
$8^{-175}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$4.1445230292290475 \cdot 10^{-317}$
$8^{-176}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$6.4758172331703867 \cdot 10^{-319}$
$8^{-177}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$1.0118464426828729 \cdot 10^{-320}$
$8^{-178}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$1.5810100666919889 \cdot 10^{-322}$
$8^{-179}$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$	$0.0000000000000000 \cdot 10^0$

Chociaż funkcje  $f$  oraz  $g$  są algebraicznie tożsame, to jednak ich wyniki różnią się znacznie. Funkcja  $f$  znacznie szybciej odchyła się od rzeczywistej wartości, dzieje się tak ze względu na duży błąd powstały przy odejmowaniu dwóch bliskich sobie liczb:

$$\lim_{x \rightarrow 0} \sqrt{x^2 + 1} = 1$$

zatem przy małych wartościach  $x$  obie liczby w wyrażeniu  $\sqrt{x^2 + 1} - 1$  są bardzo bliskie 1, co powoduje powstanie dużego błędu numerycznego. W przypadku funkcji  $g$  nie występuje odejmowanie bliskich sobie liczb, przez co błąd numeryczny jest znacznie mniejszy.

## 6.1 Zadanie 7

W zadaniu należało obliczyć przybliżoną wartość pochodnej funkcji  $f(x) = \sin x + \cos 3x$  w punkcie  $x_0 = 1$  za pomocą wzoru:

$$f'(x_0) \approx \tilde{f}'(x_0) = \frac{f(x_0 + h) - f(x_0)}{h}$$

Obliczając wartości funkcji dla kolejnych wartości  $h = 2^{-n}$ ,  $n \in \{0, 1, 2, \dots, 54\}$  otrzymujemy następujące wyniki:

h	$\tilde{f}'(x_0)$	Błąd bezwzględny
$2^0$	$8.694677 \cdot 10^{-1}$	$7.525254 \cdot 10^{-1}$
$2^{-1}$	$4.730729 \cdot 10^{-1}$	$3.561306 \cdot 10^{-1}$
$2^{-2}$	$2.998405 \cdot 10^{-1}$	$1.828982 \cdot 10^{-1}$
$2^{-3}$	$2.507786 \cdot 10^{-1}$	$1.338363 \cdot 10^{-1}$
$2^{-4}$	$2.381337 \cdot 10^{-1}$	$1.211914 \cdot 10^{-1}$
$2^{-5}$	$2.349485 \cdot 10^{-1}$	$1.180062 \cdot 10^{-1}$
$2^{-6}$	$2.341506 \cdot 10^{-1}$	$1.172084 \cdot 10^{-1}$
$2^{-7}$	$2.339511 \cdot 10^{-1}$	$1.170088 \cdot 10^{-1}$
$2^{-8}$	$2.339012 \cdot 10^{-1}$	$1.169589 \cdot 10^{-1}$
$2^{-9}$	$2.338887 \cdot 10^{-1}$	$1.169464 \cdot 10^{-1}$
$2^{-10}$	$2.338856 \cdot 10^{-1}$	$1.169433 \cdot 10^{-1}$
$2^{-11}$	$2.338848 \cdot 10^{-1}$	$1.169425 \cdot 10^{-1}$
$2^{-12}$	$2.338846 \cdot 10^{-1}$	$1.169423 \cdot 10^{-1}$
$2^{-13}$	$2.338846 \cdot 10^{-1}$	$1.169423 \cdot 10^{-1}$
...	...	...
$2^{-50}$	$1.250000 \cdot 10^{-1}$	$8.057718 \cdot 10^{-3}$
$2^{-51}$	$2.500000 \cdot 10^{-1}$	$1.330577 \cdot 10^{-1}$
$2^{-52}$	$-5.000000 \cdot 10^{-1}$	$6.169423 \cdot 10^{-1}$
$2^{-53}$	$1.000000 \cdot 10^0$	$8.830577 \cdot 10^{-1}$
$2^{-54}$	$0.000000 \cdot 10^0$	$1.169423 \cdot 10^{-1}$

Analizując otrzymane wyniki, możemy zauważyć, że początkowo wraz ze zmniejszaniem wartości  $h$  błąd bezwzględny przybliżenia pochodnej również się zmniejsza. Jednak od pewnego momentu (około  $h = 2^{-27}$ ) błąd zaczyna rosnąć wraz ze zmniejszaniem wartości  $h$ . Dzieje się tak ze względu na błąd zaokrągleń, który zaczyna dominować nad błędem wynikającym z przybliżenia różnicowego. Gdy  $h$  jest bardzo małe, różnica  $f(x_0 + h) - f(x_0)$  staje się bardzo mała i może być reprezentowana z ograniczoną precyzją arytmetyki zmiennoprzecinkowej, co prowadzi do znacznych błędów w obliczeniach.