Obliczenia naukowe. Sprawozdanie z listy 1.

Maciej Bazela 261743

21 października 2022

# Spis treści

1	Zadanie 1        1 Opis problemu         2 Rozwiązanie           3 Wyniki          4 Wnioski	2 2 2 3
2	Zadanie 2         2.1 Opis problemu          2.2 Rozwiązanie          2.3 Wyniki          2.4 Wnioski	3 3 3 4
3	Zadanie 3         3.1 Opis problemu          3.2 Rozwiązanie          3.3 Wyniki          3.4 Wnioski	4 4 5 5
4	Zadanie 4         1.1 Opis problemu          1.2 Rozwiązanie          1.3 Wyniki          1.4 Wnioski	5 5 6 6
5	Zadanie 5         5.1 Opis problemu          5.2 Rozwiązanie          5.3 Wyniki          5.4 Wnioski	6 6 7 7
6	Zadanie 6         5.1 Opis problemu          5.2 Rozwiązanie          5.3 Wyniki          5.4 Wnioski	7 7 7 8 8
7	1 1	8 8 9 9

# 1 Zadanie 1

# 1.1 Opis problemu

Zadanie 1. polegało na wyznaczeniu poniższych liczb:

- 1. macheps: najmniejszej liczby, dla której fl(1.0 + macheps) > 1.0
- 2. eta: najmniejszej reprezentowanej liczby
- 3. MAX: największej reprezentowanej liczby

dla wszystkich dostępnych typów zmiennopozycyjnych w języku Julia (Float16, Float32, Float64).

Dodatkowo w treści zadania zostały zadane poniższe pytania:

- 1. Jaki związek ma liczba macheps z precyzją arytmetyki (oznaczaną na wykładzie przez  $\epsilon$ )?
- 2. Jaki związek ma liczba eta z liczbą  $MIN_{sub}$  (zob. wykład lub raport)?
- 3. Co zwracają funkcje floatmin(Float32) i floatmin(Float64) i jaki jest związek zwracanych wartości z liczbą  $MIN_{nor}$  (zob. wykład lub raport)?

#### 1.2 Rozwiązanie

Kod źródłowy rozwiązań do tego zadania znajduje się w pliku zad1.jl.

Iteracyjne wyznaczanie macheps oraz eta polegało na kolejno mnożeniu i dzieleniu przez dwa danej liczby startowej aż do osiągnięcia warunku stopu:

- 1.  $macheps: 1.0 + (\frac{macheps}{2}) = 1$
- 2. eta:  $0.0 + (\frac{eta}{2}) = 0.0$

Wyznaczenie MAX polegało na znalezeniu liczby x o maksymalnej cesze dla danego typu zmiennopozycyjnego i dodawaniu  $\frac{x}{2^k}$  dla  $k=1,2,\ldots$ , dopóki  $x+\frac{x}{2^1}+\frac{x}{2^2}+\cdots<\inf$ , gdzie inf odpowiada oznaczeniu nieskończoności w IEEE 754.

#### 1.3 Wyniki

Poniżej znajudją się tabele z wynikami obliczeń macheps, eta, MAX dla zadanych typów zmiennopo-zycyjnych:

Typ float	Moja implementacja	eps (Julia)	float.h
Float16	0.000977	0.000977	brak
Float32	1.1920929e - 7	1.1920929e - 7	1.19209290e - 7F
Float64	2.220446049250313e - 16	2.220446049250313e - 16	2.2204460492503131e - 16

Tabela 1: Wartości macheps, eps i odpowiadające wartości z float.h.

Typ float	Moja implementacja	nextfloat (Julia)
Float16	6.0e - 8	6.0e - 8
Float32	1.0e - 45	1.0e - 45
Float64	5.0e - 324	5.0e - 324

Tabela 2: Wartości eta i nextfloat().

Typ float	Moja implementacja	floatmax (Julia)	float.h
Float16	6.55e4	6.55e4	brak
Float32	3.4028235e38	3.4028235e38	3.402823e + 38
Float64	1.7976931348623157e308	1.7976931348623157e308	1.79769e + 308

Tabela 3: Wartości MAX, floatmax() i odpowiadających wartości z float.h.

#### 1.4 Wnioski

Wyliczone przeze mnie wartości pokrywają się z liczbami zwracanymi przez implementacje ze standardowej biblioteki Julii (Base) oraz z definicjami z plików nagłówkowego float.h.

Tak naprawdę w tym zadaniu staraliśmy się otrzymać specyficzną reprezentację w standardzie *IEEE* 754, więc skoro dostałem takie same wyniki, to znaczy, że zaimplementowany przeze mnie algorytm działa poprawnie.

W standardzie *IEEE 754* wyróżniamy liczby znormalizowane ( $\pm MIN_{nor}$ ) i zdenormalizowane ( $\pm MIN_{sub}$ ). Liczby zdenormalizowane to takie, których wszystkie bity *cechy* są ustawione na 0, a *mantysa* zawiera chociaż jedną jedynkę. Wyliczana przez nas liczba *eta* (w *Julii: nextfloat(0.0)*) jest dokładnie najmniejszą taką liczbą (dodatnią).

Liczby zwracane przez floatmin(FloatX) są najmniejszymi liczbami znormalizowanymi typu FloatX (ich cechy mają chociaż jeden niezerowy bit).

Macheps jest górną granicą błędu względnego, powstałego w wyniku zaokrąglania w arytmetyce zmiennopozycyjnej. Jego wartość to dwukrotność precyzji arytmetyki  $(\epsilon)$  wyznaczonej na wykładzie:

$$\epsilon = \frac{1}{2}\beta^{(1-t)}$$

$$macheps = \beta^{(1-t)}$$

Gdzie  $\beta$  - baza rozwinięcia, t - liczba cyfr mantysy.

### 2 Zadanie 2

# 2.1 Opis problemu

Zadanie 2. polegało na sprawdzeniu, czy wynik poniższego wyrażenia odpowiada *macheps* dla danego typu zmiennopozycyjnego:

$$3(\frac{4}{3}-1)-1$$

#### 2.2 Rozwiązanie

Kod źródłowy rozwiązań do tego zadania znajduje się w pliku zad2.jl.

W załączonym pliku źródłowym można znaleźć funkcję obliczającą powyższe wyrażenie (w funkcji kahan()) dla danego typu Float.

Obliczenie powyższego wyrażenia możnaby równie dobrze wykonać w  $REPL\ Julii$ , ale wolałem zaimplementować to zadanie w osobnym pliku dla czystej czytelności.

#### 2.3 Wyniki

Typ float	kahan()	eps (Julia)
Float16	-0.000977	0.000977
Float32	1.1920929e - 7	1.1920929e - 7
Float64	-2.220446049250313e - 16	2.220446049250313e - 16

Tabela 4: Wartości wyrażenia  $3 \cdot (\frac{4}{3} - 1) + 1$  i eps().

#### 2.4 Wnioski

Jak widać, dla Float16 i Float64 otrzymaliśmy wyniki, które różnią się znakiem od wartości zwracanej przez funkcję eps().

Powodem jest rozwinięcie ułamka  $\frac{4}{3}$  w systemie binarnym:  $\frac{4}{3} = (1.(10))_2$ . Typ Float16 i Float64 mają parzystą ilość bitów mantysy (kolejno 10 i 52), natomiast Float32 ma 23 bity.

Ostatnią cyfrą mantysy w Float16 i Float64 będzie 0, w Float32 - 1. Zaokrąglenie nieskończonego ułamka  $\frac{4}{3}$  spowoduje, że w Float16 i Float64 zaokrąglamy do najbliższej liczby ujemnej (-macheps), w Float32 zaokrąglamy do liczby dodatniej (+macheps).

#### 3 Zadanie 3

#### Opis problemu 3.1

Zadanie 3. polegało na sprawdzeniu, że w arytmetyce double (Float64) liczby zmiennopozycyjne są równomiernie rozmieszczone w przedziałe [1,2] z krokiem  $\delta=2^{-52}$ . Trzeba było także sprawdzić, rozmieszczenie liczb z przedziałów:  $\left[\frac{1}{2},1\right]$  i  $\left[2,4\right]$ .

#### 3.2 Rozwiązanie

Na poczatku powinniśmy zauważyć, że podane przedziały są dobrane tak, że cechy w kodzie z nadmiarem (w reprezentacji IEEE 754) liczb granicznych różnią się o 1:

$$[\frac{1}{2}, 1] = [2^{-1}, 2^{0}]$$
$$[1, 2] = [2^{0}, 2^{1}]$$
$$[2, 4] = [2^{1}, 2^{2}]$$

W arytmetyce Float64 dla ustalonego bitu znaku i cechy można zapisać 2<sup>52</sup> różnych wartości, ponieważ mamy 52 bity mantysy, na których liczby moga sie od siebie różnić.

Ale skoro dla danego przedziału, który zawiera liczby o ustalonych bitach znaku i cechy możemy zapisać skończoną liczbę różnych liczb zmiennopozycyjnych, to znaczy, że dystans pomiędzy kolejnymi liczbami z zadanego przedziału będzie różny. Wyniesie on dokładnie  $2^{c_{start}} \cdot 2^{-52}$ , gdzie  $c_{start}$  to cecha w kodzie z nadmiarem dla początku zadanego przedziału w arytmetyce double.

Aby wyliczyć dokładnie jaki jest dystans pomiędzy liczbami w przedziale, który spełnia wyżej opisane warunki, stworzyłem prostą funkcję o nazwie floating\_distance:

Algorytm 1: Algorytm do wyliczania dystansu pomiedzy liczbami w arytmetyce double z zadanego przedziału

```
1 function floating_distance (_start, _end);
  Input : Przedział (_start, _end)
  Output: Różnica pomiędzy kolejnymi dwiema liczbami w arytmetyce double w przedziale
            [\_start, \_end]
2 if (1 + exponent(\_start)) \neq exponent(\_end) then
     return 'Cechy _start i _end różnią się o więcej niż 1. Przedział może być nierówny';
4 else
     return fl(2)^{exponent(\_start)} \cdot fl(2)^{-52};
5
6 end
```

Funkcja exponent w Julli(Base) zwraca cechę w kodzie z nadmiarem dla danej znormalizowanej liczby zmiennopozycyjnej.

$oxed{Przedział} \ [start, end]$	$floating\_distance(start, end)$
$[\frac{1}{2}, 1]$	1.1102230246251565e-16
$[ar{1},2]$	2.220446049250313e-16
[2,4]	$4.440892098500626 \mathrm{e}\text{-}16$

Tabela 5: Wyniki wywołania funkcji spread dla danego przedziału.

#### 3.4 Wnioski

W standardzie *IEEE 754* możemy zapisać skończoną liczbę liczb zmiennopozycyjnych. Zapisując w nim bardzo małe liczby musimy mieć świadomość, że będą one zaokrąglone do wartości, które mogą być reprezentowane przez komputer.

Im mniejsza *cecha* danej liczby w *IEEE 754* tym mniejsza odległość pomiędzy kolejnymi liczbami zmiennopozycyjnymi (większa precyzja). Im większa *cecha* tym większe odległości (mniejsza precyzja).

### 4 Zadanie 4

# 4.1 Opis problemu

W zadaniu 4. mamy znaleźć taką liczbę (w arytmetyce Float64) x:

```
1. x \in (1,2) : fl(x \cdot fl(\frac{1}{x})) \neq fl(1)
```

2. najmniejszą liczbę, taką że  $fl(x \cdot fl(\frac{1}{x})) \neq fl(1)$ 

# 4.2 Rozwiązanie

Kod źródłowy rozwiązań do tego zadania znajduje się w pliku zad4.jl.

Znalezienie takich liczb oparłem na algorytmie brute-force. Moja funkcja przyjmuje argumenty \_start i limit, które określają kolejno: od jakiej wartości rozpoczynamy iterowanie oraz jaki jest górny limit poszukiwań.

W pierwszym przypadku wywołujemy funkcję  $smallest\_not\_equal\_to\_one$  z argumentami one(Float64) i Float64(2).

Aby znaleźć najmniejszą taką liczbę spełniającą warunki zadania, za  $\_start$  przyjmujemy zero(Float64), za limit nieskończoność w  $IEEE~754~{\rm dla}~Float64~(Inf64)$ 

Algorytm przechodzi po kolejnych liczbach zmiennopozycyjnych (z wykorzystaniem funkcji z Base Julii: nextfloat()), aż do osiągnięcia warunku stopu  $nextfloat(curr) \cdot \frac{fl(1)}{nextfloat(curr)} \neq fl(1)$ .

**Algorytm 2:** Algorytm brute-force do wyznaczania liczby x z zadanego przedziału ( $\_start, limit$ )

```
1 function smallest_not_equal_to_one (_start, limit);
Input : Przedział (_start, limit)
Output: Najmniejsza liczba x, taka że: x \in (\_start, limit) : fl(x \cdot fl(\frac{1}{x})) \neq fl(1)
2 curr \leftarrow \_start;
3 next \leftarrow nextfloat(curr);
4 while next \cdot \frac{fl(1)}{next} == fl(1) and curr < limit do
5 | curr = next;
6 | next = nextfloat(curr);
7 end
8 return next
```

Dla podanych warunków otrzymałem poniższe wyniki:

2. 
$$x = 5.0e - 324 \left(x \cdot \frac{fl(1)}{x} = Inf\right)$$

#### 4.4 Wnioski

Zaokrąglenia w arytmetyce zmiennopozycyjnej mogą prowadzić do niespodziewanych dla człowieka wyników. Mimo, że dla ludzi banalne jest policzenie, że  $x \cdot \frac{1}{x} = 1$ , niezawsze otrzymamy taki wynik korzystając z typów Float na komputerze. Dlatego ważne jest, aby uważnie sprawdzać otrzymywane wyniki, szczególnie gdy porówunujemy liczby zmiennopozycyjne.

W treści zadania w podpunkcie 2. nie było określone czy liczba którą szukamy ma być znormalizowana, czy nie. Wynik który otrzymałem jest oczywiście najmniejszą możliwą liczbą zdenormalizowaną różną od fl(0) (składa się z 63 zer i ostatniego bitu ustawionego na 1). Gdybyśmy chcieli znaleźć taką liczbę x, że nasz warunek nie równa się nieskończoności, trzeba lekko zmodyfikować algorytm.

### 5 Zadanie 5

# 5.1 Opis problemu

Zadanie 5. polega na policzeniu iloczynu skalarnego dwóch wektorów x i y:

```
x = [2.718281828, -3.141592654, 1.414213562, 0.5772156649, 0.3010299957]y = [1486.2497, 878366.9879, -22.37492, 4773714.647, 0.000185049]
```

korzystając z różnych algorytmów sumowania:

- 1. 'w przód'
- 2. 'w tył'
- 3. 'od największego do najmniejszego' (dodając dodatnie elementy w porządku od największego do najmniejszego, ujemne od najmniejszego do największego, na końcu dodając obie sumy częściowe)
- 4. 'od najmniejszego do największego' (dodając dodatnie elementy w porządku od najmniejszego do największego, ujemne od największego do najmniejszego, na końcu dodając obie sumy częściowe)

Obliczenia powinniśmy wykonać na typach Float32 i Float64 oraz porównać z dokładną wartością:  $-1.00657107000000 \cdot 10^{-11}$ .

### 5.2 Rozwiązanie

Kod źródłowy rozwiązań do tego zadania znajduje się w pliku zad3.jl.

Rozwiązanie tego zadania nie jest niczym innym niż zaimplementowaniem podanych algorytmów i policzeniu wartości dla danych typów *Float*.

Algorytm sumowania	Float32	Float64
W przód	-0.4999443	1.0251881368296672e - 10
W tył	-0.4543457	-1.5643308870494366e - 10
Od największego do najmniejszego	-0.5	0.0
Od najmniejszego do największego	-0.5	0.0

Tabela 6: Porównanie wyników iloczynu skalarnego x i y dla Float32, Float64 i różnych algorytmów sumowania.

#### 5.4 Wnioski

Sumowanie liczb strategią od największego elementu do najmniejszego lub na odwrót, powoduje największą utratę precyzji obliczeń.

Najlepiej zachował się algorytm sumowania 'w tył' dla typu Float64.

Drastyczne różnice w wynikach iloczynu skalarnego dla różnych typów i algorytmów sumowania pokazuje jak ważny jest dobór odpowiedniej strategii przy wykonywaniu obliczeń, których wynik może być bliski zeru. Przy wyliczaniu takich wartości warto jest używać liczb zmiennopozycyjnych podwójnej precyzji (Float64), mimo wolniejszego działania programu.

### 6 Zadanie 6

# 6.1 Opis problemu

Zadanie 6. polega na implementacji funkcji f(x) i g(x):

$$f(x) = \sqrt{x^2 + 1} - 1$$
$$g(x) = \frac{x^2}{\sqrt{x^2 + 1} + 1}$$

oraz wyliczeniu wartości obu funkcji dla  $x = 8^{-k}, k = 1, 2, ...,$  w artymetyce Float64.

### 6.2 Rozwiązanie

Kod źródłowy rozwiązań do tego zadania znajduje się w pliku zad3.jl.

W załączonym pliku zad6.jl znajduje się implementacja obu funkcji oraz wyliczenie ich wartości dla zakresu [1, k]. Liczbę k podaje się jako argument linii komend.

Przykładowe wywołanie programu zad6.jl dla k = 180:

$\overline{k}$	$f(8^{-k})$	$g(8^{-k})$
1	0.0077822185373186414	0.0077822185373187065
2	0.00012206286282867573	0.00012206286282875901
3	1.9073468138230965e - 6	1.907346813826566e - 6
4	2.9802321943606103e - 8	2.9802321943606116e - 8
5	4.656612873077393e - 10	4.6566128719931904e - 10
6	7.275957614183426e - 12	7.275957614156956e - 12
7	1.1368683772161603e - 13	1.1368683772160957e - 13
8	1.7763568394002505e - 15	1.7763568394002489e - 15
9	0.0	2.7755575615628914e - 17
10	0.0	4.336808689942018e - 19
20	0.0	3.76158192263132e - 37
30	0.0	3.2626522339992623e - 55
40	0.0	2.8298997121333476e - 73
50	0.0	2.4545467326488633e - 91
70	0.0	1.8465957235571472e - 127
100	0.0	1.204959932551442e - 181
160	0.0	5.1306710016229703e - 290
175	0.0	4.144523e - 317
176	0.0	6.4758e - 319
177	0.0	1.012e - 320
178	0.0	1.6e - 322
179	0.0	0.0
180	0.0	0.0

Tabela 7: Wartości funkcji f i g dla danego  $8^{-k}$ .

#### 6.4 Wnioski

Funkcja f bardzo szybko zbiegła do fl(0), natomiast funkcja g daje bardzo dokładne wyniki nawet dla bardzo małych argumentów.

Powodem niedokładnych wyników dla funkcji f jest odejmowanie bliskich sobie liczb zmiennopozycyjnych. Zaokrąglenie wyniku odejmowania sprawia, że wystarczy tylko 9 kroków, aby dojść do wartości fl(0).

Funkcja g omija ten problem poprzez przekształcenie zadanej funkcji f. Pozwala to na dużo dokładniejsze obliczenia, ponieważ ani mianownik, ani licznik nie są liczbami bliskimi fl(0).

# 7 Zadanie 7

### 7.1 Opis problemu

W zadaniu 7. mieliśmy zaimplementować funkcję wyliczającą przybliżenie wartości pochodnej  $f(x_0)$  w punkcie  $x_0$ :

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

oraz wyliczyć wartości pochodnej funkcji  $f(x) = \sin x + \cos 3x$  w punkcie  $x_0 = 1$  i błędów  $|f'(x_0) - \tilde{f}'(x_0)|$  dla  $h = 2^{-n}, n = 0, 1, 2, ..., 54$  w arytmetyce double (Float64).

# 7.2 Rozwiązanie

Kod źródłowy rozwiązań do tego zadania znajduje się w pliku zad3.jl.

Dokładna pochodna dla funkcji  $f(x) = \sin x + \cos 3x$  to  $f'(x) = \cos x - 3\sin 3x$ .

Dla każdego h z zadanego zakresu i  $x_0 = fl(1)$  wyliczyłem  $x_0 + h$ , przybliżoną wartość pochodnej z podanego wzoru oraz błąd  $|f'(x_0) - \tilde{f}'(x_0)|$ . Wyniki wydrukowałem do konsoli.

# 7.3 Wyniki

Dokładna wartość pochodnej f w punkcie  $x_0$  wynosi:  $f'(x_0) = 0.11694228168853815$  Tabela z wynikami znajduje się na nastepnej stronie.

#### 7.4 Wnioski

Błąd względny  $|f'(x_0) - \tilde{f}'(x_0)|$  maleje aż do  $h = 2^{-28}$ . Potem zaczyna on rosnąć. Jest to spowodowane tym, że dla coraz mniejszych h odejmujemy liczby coraz bliższe sobie  $(f(x_0 + h) - f(x_0))$ . Zachodzi tutaj takie same zjawisko jak w zadaniu 6. Gdy dochodzimy do wartości h mniejszych niż  $h = 2^{-28}$  tracimy dokładność przez zaokrąglenie odejmowania w liczniku.

$\overline{h}$	$x_0 + h$	$ ilde{f}'(x_0)$	$ f'(x_0)- ilde{f'}(x_0) $
$2^{-0}$	2.0	2.0179892252685967	1.9010469435800585
$2^{-1}$	1.5	1.8704413979316472	1.753499116243109
$2^{-2}$	1.25	1.1077870952342974	0.9908448135457593
$2^{-3}$	1.125	0.6232412792975817	0.5062989976090435
$\frac{-}{2^{-4}}$	1.0625	0.3704000662035192	0.253457784514981
$2^{-5}$	1.03125	0.24344307439754687	0.1265007927090087
$2^{-6}$	1.015625	0.18009756330732785	0.0631552816187897
$\frac{2}{2^{-7}}$	1.0078125	0.1484913953710958	0.03154911368255764
$\frac{2}{2^{-8}}$	1.00390625	0.1327091142805159	0.015766832591977753
$2^{-9}$	1.001953125	0.1248236929407085	0.007881411252170345
$2^{-10}$	1.0009765625	0.12088247681106168	0.0039401951225235265
$2^{-11}$	1.0003703023	0.11891225046883847	0.001969968780300313
$2^{-12}$	1.00043323123	0.11792723373901026	0.001903908180300319
$2^{-13}$	1.000244140025	0.11743474961076572	0.0004924679222275685
$2^{-14}$	1.0001220703123	0.11743474301070372	0.0004924079222279089
$2^{-15}$	1.000030517578125	0.11716831302093119	0.0002402319323930373
$2^{-16}$	1.000030317378123	0.11700339714377937	6.155759983439424e - 5
$\frac{2}{2^{-17}}$	1.0000152587890025	0.11700363926637255	3.077877117529937e - 5
$2^{-18}$	1.0000076293945312	0.11695767106721178	3.077877117529937e - 5 1.5389378673624776e - 5
$2^{-19}$	1.0000038140972030	0.11694997636368498	1.5389378073024770e - 5 7.694675146829866e - 6
$2^{-20}$	1.0000019073480328	0.11694612901192158	3.8473233834324105e - 6
$2^{-21}$	1.0000009550745104	0.1169442052487284	3.8475253834524105e - 0 1.9235601902423127e - 6
$2^{-22}$		0.1169442052487284	
$2^{-23}$	1.000000238418579		9.612711400208696e - 7
$\frac{2}{2^{-24}}$	1.0000001192092896	0.11694276239722967	4.807086915192826e - 7
$2^{-25}$	1.0000000596046448	0.11694252118468285	2.394961446938737e - 7
$\frac{2}{2^{-26}}$	1.0000000298023224	0.116942398250103	1.1656156484463054e - 7
$\frac{2}{2^{-27}}$	1.0000000149011612	0.11694233864545822	5.6956920069239914e - 8 3.460517827846843e - 8
$\frac{2}{2^{-28}}$	1.0000000074505806	0.11694231629371643	
$\frac{2}{2^{-29}}$	1.0000000037252903	0.11694228649139404	4.802855890773117e - 9
$2^{-30}$	1.0000000018626451	0.11694222688674927	5.480178888461751e - 8
$2^{-31}$	1.00000000000313226	0.11694216728210449	1.1440643366000813e - 7
$\frac{2^{-31}}{2^{-32}}$	1.0000000004656613	0.11694216728210449	1.1440643366000813e - 7
$\frac{2}{2^{-33}}$	1.0000000002328306	0.11694192886352539	3.5282501276157063e - 7
$2^{-34}$	1.0000000001164153	0.11694145202636719	8.296621709646956e - 7
$2^{-34}$ $2^{-35}$	1.0000000000582077	0.11694145202636719	8.296621709646956e - 7
$\frac{2^{-36}}{2^{-36}}$	1.0000000000291038	0.11693954467773438	2.7370108037771956e - 6
$2^{-37}$	1.000000000014552	0.116943359375	1.0776864618478044e - 6
$\frac{2}{2^{-38}}$	1.000000000007276	0.1169281005859375	1.4181102600652196e - 5
$\frac{2^{-39}}{2^{-39}}$	1.000000000003638	0.116943359375	1.0776864618478044e - 6
$2^{-33}$ $2^{-40}$	1.000000000001819	0.11688232421875	5.9957469788152196e - 5
_	1.00000000000009095	0.1168212890625	0.0001209926260381522
$2^{-41}$	1.0000000000004547	0.116943359375	1.0776864618478044e - 6
$2^{-42}$	1.0000000000002274	0.11669921875	0.0002430629385381522
$2^{-43}$	1.0000000000001137	0.1162109375	0.0007313441885381522
$2^{-44}$ $2^{-45}$	1.0000000000000568	0.1171875	0.0002452183114618478
_	1.0000000000000284	0.11328125	0.003661031688538152
$2^{-46}$	1.0000000000000142	0.109375	0.007567281688538152
$2^{-47}$	1.000000000000007	0.109375	0.007567281688538152
$2^{-48}$	1.0000000000000036	0.09375	0.023192281688538152
$2^{-49}$	1.0000000000000018	0.125	0.008057718311461848
$2^{-50}$	1.00000000000000000	0.0	0.11694228168853815
$2^{-51}$	1.00000000000000004	0.0	0.11694228168853815
$2^{-52}$	1.0000000000000000000000000000000000000	-0.5	0.6169422816885382
$2^{-53}$	1.0	0.0	0.11694228168853815
$2^{-54}$	1.0	0.0	0.11694228168853815

Tabela 8: Wyliczone wartości  $x_0 + h$  (1 + h), przybliżenia pochodnej  $f'(x_0)$  i błędu  $|f'(x_0) - \tilde{f}'(x_0)|$  dla danego  $h = 2^{-i}$ .