# Lista 1

#### Adrian Mucha 236526

### 20 października 2018

### 1 Zadanie 1

### 1.1 Machine epsilon

#### 1.1.1 Problem

Używając języka Julia, napisać program wyznaczający iteracyjnie epsilony maszynowe. Epsilonem maszynowym najmniejszą liczbę macheps > 0 taką, że fl(1.0 + macheps) > 1.0 dla każdego typu zmiennopozycyjnego (Float16, Float32, Float64).

## 1.1.2 Rozwiązanie

Znalezienie epsilonu maszynowego opisałem w kilku krokach:

- 1. przypisz do wybranego typu zmiennej epsilon = 1.0
- 2. wykonuj dzielenie zmiennej epsilon przez 2 (przesunięcie bitowe w prawo), dopóki $1.0 + epsilon \neq 1.0$

Po tym jak pętla zostanie zakończona, w zmiennej *epsilon* znajdziemy najmniejszą wartość większą od zera - macheps.

#### 1.1.3 Obserwacje

Im mniejsza wartość epsilona maszynowego, tym większa jest względna prezycja obliczeń.

Dla potwierdzenia, wykonajmy dodawanie 1.0 + macheps i przyjrzymy się zapisowi bitowemu tak otrzymanej liczby (dla Float32):

### 

Jest to więc liczba, którą możemy zapisać w postaci  $2^0 \cdot 1.m;\ m$  jest minimalną wartością (epsilonem), czyli wyznacza precyzję arytmetyki.

Тур	macheps	eps(typ)	float.h
Float16	0.000977	0.000977	_
Float32	1.1920929e - 7	1.1920929e - 7	1.192093e - 07
Float64	2.220446049250313e -	2.220446049250313e -	2.220446e - 16
	16	16	

Tabela 1: Wyniki wywołań poszczególnych funkcji dla wybranych typów wraz z danymi z pliku  ${\tt float.h}$ języka C

#### 1.1.4 Wyniki

Wyniki z Tabeli 1 zgadzają się z wartościami funkcji wbudowanych oraz tymi zawartymi w pliku nagłówkowym float.h.

#### 1.2 Eta

#### 1.2.1 Problem

Znaleźć iteracyjnie liczbę eta taką, że eta > 0.0 dla wszystkich typów zmiennopozycyjnych zgodnych ze standarded IEEE 754.

### 1.2.2 Rozwiązanie

# Algorithm 1 Iteracyjne szukanie liczby eta

- 1:  $x \leftarrow 1.0$
- 2: **while**  $x/2 \neq 0.0$  **do**
- $3: \quad x \leftarrow x/2$
- 4: end while
- 5: **return** x

Uzyskana w ten sposób liczba x zapisana bitowo w formacie Float32 przyjmuje postać następującą:

$$\begin{array}{l} 0\ 00000000\ 00000000000000000000001 \\ =\ 1.0e-45 \end{array}$$

Warto wspomnieć, że tego typu liczbę, której cechą są same zera - nazywamy nieznormalizowaną (subnormal).

### 1.2.3 Wyniki

Tabela 2 przedstawia wyniki dla następujących typów zmiennopozycyjnych:

Тур	eta	nextfloat(0.0)
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 według typów zmiennoprzecinkowych

#### 1.3 MAX

#### 1.3.1 Problem

Napisać program, wyznaczający iteracyjnie liczbę MAX dla wszystkich typów zmiennopozycyjnych zgodnych ze standardem IEEE 754

#### 1.3.2 Rozwiązanie

W pętli while znajdujemy maksymalną cechę liczby, a następnie mnożymy przez największą możliwą mantysę z przedziału [1,2).

### Algorithm 2 Iteracyjne szukanie MAX

- 1:  $x \leftarrow 1.0$
- 2: while  $isinf(x \cdot 2.0) == false do$
- 3:  $x \leftarrow x \cdot 2.0$
- 4: end while
- 5:  $x \leftarrow x \cdot (2.0 eps)$
- 6: **return** x

#### 1.3.3 Wyniki

Otrzymane wyniki w Tabeli 3 zgadzają się zarówno z funkcjami wbudowanymi jak i wartościami ze standardowego pliku nagłowkowego float.h języka C.

Typ	MAX	realmax	float.h
Float16	6.55e - 4	6.55e - 4	_
Float32	3.4028235e38	3.4028235e38	3.402823e + 38
Float64	1.7976931348623157e308	1.7976931348623157e308	1.797693e + 308

Tabela 3: Wartości MAX według typów zmiennoprzecinkowych

### 2 Zadanie 2 - Kahan

#### 2.1 Problem

Sprawdzić eksperymentalnie w języku Julia słusznośc twierdzenia Kahana: Epsilon maszynowy można otrzymać obliczając wyrażenie 3(4/3-1)-1 w

arytmetyce zmiennopozycyjnej.

### 2.2 Rozwiązanie

 $FloatXX \in \{Float16, Float32, Float64\}$ 

# Algorithm 3 Kahan Epsilon

```
1: a \leftarrow FloatXX(3.0)
```

- 2:  $b \leftarrow FloatXX(4.0)$
- 3:  $c \leftarrow FloatXX(1.0)$
- 4:  $x \leftarrow FloatXX(a((b/a) c) c)$
- 5: **return** x

### 2.3 Wyniki

Тур	KAHAN	eps
Float16	-0.000977	0.000977
Float32	1.1920929e - 7	1.1920929e - 7
Float64	-2.220446049250313e - 16	2.220446049250313e - 16

Tabela 4: Wartości Twierdzenia Kahana według typów zmiennoprzecinkowych

### 2.4 Obserwacja

Możemy zauważyć, że Twierdzenie Kahana zdaje się działać prawidłowo jedynie dla typu zmiennopozycyjnego Float32. W innych przypadkach wartość posiada znak odwrotny, lecz gdyby zastosować wartość bezwzględną wyników, to byłyby identyczne.

# 3 Zadanie 3 - Rozkład liczb zmiennopozycyjnych

#### 3.1 Problem

Sprawdź eksperymentalnie w języku Julia, że w arytmetyce Float64 (arytmetyce double w standarcie IEEE 754) liczby zmiennopozycyjne są równomiernie rozmieszczone w [1,2] z krokiem  $\delta=2^{-52}$ . Innymi słowy, każda liczba zmiennopozycyjna x pomiędzy 1 i 2 może być przedstawione następująco  $x=1+k\delta$  w tej arytmetyce, gdzie  $k=1,2,...,2^{52}-1$  i  $\delta=2^{-52}$ .

### 3.2 Rozwiązanie

Opis algorytmu eksperymentalnego, gdzie:  $k \in \{1,2,...,2^{52}-1\},\ \delta \leftarrow 2^{-52}$ 

- 1. utworzenie zmiennej  $x \leftarrow 1.0 + k \cdot \delta$
- 2. wypisz bitową reprezentację x
- 3.  $k \leftarrow k+1$

### 3.3 Obserwacje

### 3.3.1 Przedział [1,2]

Liczba	Zapis bitowy
1.0000000000000000000000000000000000000	00111111111110000000000000000000000000
1.000000000000000004	$001111111111100000000000000000\dots00000000$
1.000000000000000007	$001111111111100000000000000000\dots00000000$
<u>:</u>	<u>:</u>
1.999999999999993	001111111111111111111111111111111111111
1.999999999999999	001111111111111111111111111111111111111
1.9999999999999998	001111111111111111111111111111111111111

Tabela 5: Liczby i ich bitowe odpowiedniki w zakresie [1,2]

Patrząc na zapis binarny liczby, możemy zauważyć, że przy każdej iteracji, mantysa x jest modyfikowana tak, jakbyśmy dodali do niej binarną jedynkę. To znaczy, że te liczby są równomiernie rozmieszczone w [1,2] z krokiem  $\delta=2^{-52}$ .

### 3.3.2 Przedział [0.5, 1]

Liczba	Zapis bitowy
0.50000000000000001	001111111111000000000000000000000000000
0.500000000000000002	001111111111000000000000000000000000000
0.500000000000000003	001111111111000000000000000000000000000
:	:
0.999999999999997	001111111110111111111111111111111111111
0.999999999999998	001111111111111111111111111111111111111
0.9999999999999999	001111111110111111111111111111111111111

Tabela 6: Liczby i ich bitowe odpowiedniki w zakresie [0.5,1]

Wniosek jest taki, że liczby są tutaj rozmieszczone "gęściej", to znaczy, że  $\delta=\frac{1}{2}\cdot 2^{-52}=2^{-53}$ . Obserwacja pochodzi z faktu, że dodanie do liczb z przedziału [0.5, 1], kolejnych wartości  $k\delta$ , gdzie ( $\delta=2^{-52}$ ) powoduje zmianę mantysy o "binarną dwójkę".

### 3.3.3 Przedział [2, 4]

Symetrycznie do przedziału [0.5, 1], otrzymamy rzadsze rozmieszczenie liczb, czyli  $\delta=2\cdot 2^{-52}=2^{-51}$ .

#### 3.3.4 Wniosek

Liczby zmiennopozycyjne są rozmieszczone nierównomiernie. Liczby bliskie zeru są rozmieszczone bardzo gęsto, natomiast im zakres jest większy, tym rzadziej one występują. Jest to następstwem tego, że cecha rośnie coraz szybciej, lecz ilość bitów mantysy jest taka sama, co skutkuje stałą pojemnością liczb.

### 4 Zadanie 4

### 4.1 Problem

Znajdź eksperymentalnie w arytmetyce Float64 zgodnej ze standardem IEEE 754 (double) liczbę zmiennopozycyjną x w przedziale 1 < x < 2, taką, że  $x \cdot \frac{1}{x} \neq 1$ ; tj.  $fl(xfl(1/x)) \neq 1$  (napisz program w języku Julia znajdujący tę liczbę).

### 4.2 Rozwiązanie

Do znalezienia rozwiązania posłużymy się funkcjami języka Julia, a mianowicie nextfloat(z), która zwraca kolejną liczbę zmiennopozycyjną, większą od z.

```
1: x \leftarrow nextfloat(1.0)

2: while x \cdot \frac{1}{x} \neq 1.0 \land x < 2.0 do

3: x \leftarrow nextfloat(x)

4: end while

5: return x
```

### 4.3 Wynik

Wynik to: 1.000000057228997, co jednocześnie jest najmniejszą taką liczbą w tym przedziałe.

#### 4.4 Wnioski

Takie błędy, wynikające z ograniczonej precyzji standardu IEEE 754 mogą prowadzić do nagromadzenia się błędu obliczeń i dać horrendalnie niepoprawne wyniki.

# 5 Zadanie 5 - Sumy

#### 5.1 Problem

Napisz program w języku Julia realizujący następujący eksperyment obliczania iloczynu skalarnego dwóch wektorów.

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

### 5.2 Wyniki

Podpunkt	Float32	Float64
Do przodu	-0.4999443	1.0251881368296672e - 10
Od tyłu	-0.4543457	-1.5643308870494366e - 10
Największe-Najmniejsze	-0.34720382	0.0
Najmniejsze-Największe	-0.34720382	0.0

Tabela 7: Wyniki poszczególnych strategii sumowania

Podany w treści zadania dokładny wynik  $-1.0065710700000010e^{-11}$  różni się od otrzymanych. Wszystkie wyniki są bliskie zeru, co wiąże się z faktem, że wektory ortogonalne generują duże błędy obliczeń.

### 6 Zadanie 6

#### 6.1 Problem

Policz w języku Julia w arytmetyce Float64 wartości następujących funkcji

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

dla kolejnych wartości argumentu  $x=8^{-1},8^{-2},8^{-3},\dots$ 

### 6.2 Rozwiązanie

Iteracyjne wywołanie funkcji f(x) oraz g(x) dla kolejnych argumentów.

### 6.3 Wyniki

#### 6.4 Wnioski

Wyniki są zbliżone dla pierwszych 8 iteracji, lecz później, w pierwszej funkcji f(x) błąd obliczeń jest ogromny. Jest to spowodowane redukcją cyfr znaczących przez odejmowanie od siebie bliskich wartości. W tych funkcjach mamy  $\sqrt{x^2+1}\approx 1$  dla małych x. Dlatego w funkcja f(x) może dawać fałszywe wyniki.

Parametr	f(x)	g(x)
8-1	0.0077822185373186414	0.0077822185373187065
$8^{-2}$	0.00012206286282867573	0.00012206286282875901
$8^{-3}$	1.9073468138230965e - 6	1.907346813826566e - 6
$8^{-4}$	2.9802321943606103e - 8	2.9802321943606116e - 8
$8^{-5}$	4.656612873077393e - 10	4.6566128719931904e - 10
$8^{-6}$	7.275957614183426e - 12	7.275957614156956e - 12
$8^{-7}$	1.1368683772161603e - 13	1.1368683772160957e - 13
$8^{-8}$	1.7763568394002505e - 15	1.7763568394002489e - 15
$8^{-9}$	0.0	2.7755575615628914e - 17
$8^{-10}$	0.0	4.336808689942018e - 19

Tabela 8: Wyniki kolejnych iteracji funkcji f(x) oraz g(x)

# 7 Zadanie 7

#### 7.1 Problem

Przybliżoną wartość pochodnej f(x) w punkcie x można obliczyć za pomocą następującego wzoru

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

Skorzystać z tego wzoru do obliczenia w języku Julia w arytmetyce Float<br/>64 przybliżonej wartości pochodnej funkcji f(x) = sinx + cos3x w punkcie  $x_0 = 1$  oraz błędów  $|f'(x_0) - f(x_0)|$  dla  $h = 2^{-n}(n = 0, 1, 2, ..., 54)$ .

### 7.2 Rozwiązanie

Obliczenie (ręczne) pochodnej funkcji f(x) (g(x) = f'(x) = cos(x) - 3sin(3x)). W kolejnych iteracjach pętli obliczam wartość pochodnej wg. podanego wzoru wyżej i błąd względem wyniku funkcji g(x).

# 7.3 Wyniki

#### 7.4 Wnioski

Od pewnego momentu zmniejszanie h nie pomaga ze względu na błędy dokładności operacji 1.0 + h. Ten błąd jest nie tylko miejscowy, ale przekłada się na dalsze obliczenia tej funkcji, które mogą spowodować horrendalnie duży błąd względny. Najmniejszy błąd obserwujemy dla parametru  $h = 2^{-28}$ .

Parametr h	f(x)	Błąd
$2^{0}$	2.0179892252685967	1.9010469435800585
$2^{-1}$	1.8704413979316472	1.753499116243109
$2^{-2}$	1.1077870952342974	0.9908448135457593
:	:	:
$2^{-26}$	0.11694233864545822	5.6956920069239914e - 8
$2^{-27}$	0.11694231629371643	3.460517827846843e - 8
$2^{-28}$	0.11694228649139404	4.802855890773117e - 9
$2^{-29}$	0.11694222688674927	5.480178888461751e - 8
$2^{-30}$	0.11694216728210449	1.1440643366000813e - 7
:	:	:
$2^{-52}$	-0.5	0.6169422816885382
$2^{-53}$	0.0	0.11694228168853815
$2^{-54}$	0.0	0.11694228168853815

Tabela 9: Wyniki kolejnych iteracji funkcji f(x)orazg(x)