Sprawozdanie

Igor Urbanowicz

Październik 2022

Zadanie 1

Pierwsza cześć zadania polega na znalezieniu epsilonu maszynowego dla **Float16**, **Float32**, **Float64** zrobiłem to przez szukanie ostatniej liczby, która spełnia warunek x+1>1 w petli while, gdzie x=2 i w każdej iteracji dzielimy go przez mała liczbe np 1,0001. Warto jest również zapamietać pierwsza liczbe niespełniajaca naszego warunku, aby uzyskać pewien przedział jeżeli nie znajdziemy dokładnej liczby.

Wyniki:

Float16 - 9.765625e-04, bity - 000100000000001

Float32 - 1.192093e-07, bity - 00110011100000000000000001001001

W porównaniu z funkcja eps() wydaja sie dwa razy wieksze.

Ta sama metodologia do zera maszynowego tylko warunek końcowy petli to x>0.

Wyniki:

Float16 - 5.960464e-08, bity - 0000000000000001

Zgadzaja sie z funkcja nextfloat(FloatXX(0.0)).

Przy użyciu funkcji bitstring() możemy zobaczyć że floatmin() zwraca minimum normatywne w IEEE

Dla MAX używamy tej samej metodologi tylko używamy mnożenia zamiast dzielenia.

Wyniki:

Float16 - 6.55e4, bity - 0111101111111111

Float32 - 3.4021594e38, bity - 011111111111111111111100110011011

Wyniki sa przybliżone z tym co zwraca floatmax(FloatXX).

Zadanie 2

Wyniki dla działania 3(4/31)1 w Julia:

Float16 - -0.000977

Float32 - 1.1920929e-7

Float64 - -2.220446049250313e-16

Wyniki sa dwa razy wieksze od tych które uzyskałem w zadaniu 1 oraz czasami sa ujemne.

Zadanie 3

Przy użyciu komendy nextfloat(1.0) oraz petli while możemy stwierdzić że różnica miedzy różnice miedzy poszczególnymi float'ami na przedziałach [1,2], [1/2, 1], [2,4] sa takie same i wynosza:

[1/2, 1] - 1.1102230246251565e-16

[1, 2] - 2.220446049250313e-16

[2, 4] - 4.440892098500626e-16

Kolejne wartości sa od siebie dwa razy wieksze. Najprawdopodobniej jest to zwiazane z nastepnymi cechami

Zadanie 4

Szukamy liczby która podczas działania x * (1/x) nie daje matematycznie poprawnego wyniku na przedziale [1, 2]. Zaimplementowałem program, który dzieli 2.0 na przez liczbe bliska jedynki o raz szuka x niespełniajacego naszych wymagań.

```
Wyniki:
x1 - 1.99960005999200096660
x(min) - 1.00000064628251106313
```

Wyniki sa uwarunkowane typem danych jakie wprowadzimy.

Zadanie 5

Zaimplementowałem algorytmy opisane w zadaniu i otrzymałem nastepujace wyniki:

```
a - 1.0251881368296672e-10
b - -1.5643308870494366e-10
c - 0.0
d - 0.0
Możemy stwierdzić, że wynik jest zależny od kolejności wprowadzonych wyników.
```

Zadanie 6

```
Po implementacji algorytmów uzyskaliśmy nastepujace wyniki: dla \sqrt{x^2+1}-1: 0.00778, 0.00012, 1.90734e-6, 2.98023e-8, 4.65661e-10, 7.27595e-12, 1.13686e-13, 1.77633e-15, 0.0, 0.0, 0.0,
```

...

```
dla x^2/(\sqrt{(x^2+1)+1)}: 0.00778
0.00012,
1.90735e-6,
2.98023e-8,
4.65661e-10,
7.27595e-12,
1.13686e-13,
1.77635e-15,
2.77555e-17,
4.33680e-19,
6.77623e-21,
```

Mimo tego, że obydwie funkcje sa dokładnie takie same pod wzgledem matematycznym daja inne wyniki.

Zadanie 7

Po implementacji pochodnej widzimy nastepujace wyniki:

```
0.40418,
```

0.41912,

0.41351,

0.40741,

0.40356,

0.40144,

0.40033,

0.39976,

. . .

0.39062,

0.375,

0.375,

0.25,

0.25,

0.5,

 $0.0, \\ 0.0,$

...

W teorii przy zbliżeniu liczb f(x) i f(x+h) nasza pochodna powinna zwiekszać swoja dokładność jednak tak sie nie dzieje. Zerowanie funkcji najprawdopodobniej oznacza, że przybliżenia tych liczb do Float64 stały sie takie same.