

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

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

Wyniki:

Float16 - 6.55e4, bity - 0111101111111111

Float32 - 3.4021594e38, bity - 01111110111111111111001100110101

Float64 - 1.7976910673505472e308 y = 01111111110111111111111111110110010110100011001

Wyniki są 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 są dwa razy większe od tych które uzyskałem w zadaniu 1 oraz czasami są ujemne.

Zadanie 3

Przy użyciu komendy `nextfloat(1.0)` oraz petli `while` możemy stwierdzić że różnica między różnicami między poszczególnymi float'ami na przedziałach $[1,2]$, $[1/2, 1]$, $[2,4]$ są takie same i wynoszą:

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

$[1, 2]$ - 2.220446049250313e-16

$[2, 4]$ - 4.440892098500626e-16

Kolejne wartości są od siebie dwa razy większe. Najprawdopodobniej jest to związane z następującymi 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 liczbę bliska jedynki o raz szuka x niespełniającego 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 następujące wyniki:

a - 1.0251881368296672e-10

b - -1.5643308870494366e-10

c - 0.0

d - 0.0

Mozemy stwierdzić, że wynik jest zależny od kolejności wprowadzonych wyników.

Zadanie 6

Po implementacji algorytmów uzyskaliśmy następujące 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 są dokładnie takie same pod względem matematycznym dają inne wyniki.

Zadanie 7

Po implementacji pochodnej widzimy następujące 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 zwiększać swoją dokładność jednak tak się nie dzieje. Zerowanie funkcji najprawdopodobniej oznacza, że przybliżenia tych liczb do Float64 stały się takie same.