# Obliczenia Naukowe- Lista 1

Szymon Skoczylas

25 października 2020

## Zadanie 1

### Cel zadania

Celem zadania było eksperymentalne znalezienie:

- 1. wartości epsilonów maszynowych (najmniejsza liczba macheps > 0 taka, że macheps + 1.0 > 1.0)
- 2. liczby maszynowe eta (najmniejsza liczba taka, że eta > 0.0)
- 3. liczby Max (czyli największa liczba mniejszą od  $\infty$ )

dla dostępnych typów zmiennoprzecinkowych Float16, Float32, Float64. Następnie wartości te zostały porównane z funkcjami bibliotecznymi języka  $Julia\ (eps(),\ nextfloat(),\ floatmax())$ , oraz z wartością macheps i MAX które znajdują się w pliku nagłówkowym float.h języka C.

# Epsilon Maszynowy

W celu znalezienia wartości macheps w języku Julia został użyty następujący algorytm:

```
function find_macheps(Type)
   value = Type(1.0)

while Type(1.0) + value / Type(2.0) > Type(1.0)
   value = value / Type(2.0)

end

return value
end
```

Działa on następująco: w pętli dzieli value przez 2, aż szukana liczba będzie spełniałą warunek macheps+1.0>1.0.

Wyniki otzymane tą metodą, dla danych arytmetyk (kolejno: wyliczona, zwrócona przez funkcję eps() i z pliku float.h):

- 1. Float64- wyliczona: 2.220446049250313e 16, eps(): 2.220446049250313e 16, float.h: 2.2204460493e 16
- 2. Float32- wyliczona: 1.1920929e 7, eps(): 1.1920929e 7, float.h: 1.1920928955e 07
- 3. Float16- wyliczona: 0.000977, eps(): 0.000977, float.h: brak

### Liczba Eta

Aby znaleść liczbę eta został użyty następujący algorytm:

```
function find_eta(Type)
   value = Type(1.0)

while value / Type(2.0) != Type(0.0)
   value = value / Type(2.0)

end

return value
end
```

Działa w następujący sposób: liczba 1.0 jest dzielona przez 2.0 do momentu, aż otrzymamy ostatnią liczbę która spełnia warunek eta > 0.0.

Wyniki otrzymane w ten sposób (kolejno wyliczona i zwrócona przez nextfloat()):

- 1. Float64- wyliczona: 5.0e 324, nextfloat(): 5.0e 324
- 2. Float32- wyliczona: 1.0e 45, nextfloat(): 1.0e 45
- 3. Float16- wyliczona: 6.0e 8, nextfloat(): 6.0e 8

#### Liczba MAX

Pokazany niżej algorytm został użyty w celu znaleziania liczby MAX:

```
function find_max(Type)
  max = prevfloat(Type(1.0))
  while !isinf(max*Type(2.0))
     max = max * Type(2.0)
  end
  return max
end
```

Algorytm monoży liczbę prevfloat(1.0) (czyli największą liczbę mniejszą od 1, która posiada mantysę składającą się z samych jedynek) przez 2.0, dopóki nie osiągnie wartości maksymalnej dla danego typu.

Funkcja !isinf użyta jako warunek sprawdzający czy zostanie osiągnięta wartość maksymalna dla danego typu (nieskończoność).

Wartości liczby MAX (kolejno: uzyskane powyższą metodą, zwrócona przez floatmax() i z pliku float.h):

- 1. Float64- wyliczona: 1.7976931348623157e308, floatmax(): 1.7976931348623157e308, float.h: 1.7976931348623157e308
- 2. Float32- wyliczona: 3.4028235e38, floatmax(): 3.4028235e38, float.h: 3.4028234664e38
- 3. Float16- wyliczona: 6.55e4, floatmax(): 6.55e4, float.h: brak

### Wnioski

Porwónując wyniki zastosowanych algorytmów z wartościami zwracanymi przez funkcje biblioteczne można stwierdzić, że algorytmy są poprawne.

### Zadanie 2

### Cel zadania

Sprawdzić eksperymentalnie w języku *Julia* poprawność stwierdzenia Kahana. Stwierdzenie to przedstawai się następująco: epsilon paszynowy można otrzymać obliczając wyrażenie:

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

# Wykonanie i wyniki

Kod użyty do sprawdzenia wyżej sformułowanego stwierdzenia:

```
type = Float64
println("eps() for Float64: ", eps(type))
println("Kahan eps for Float64: ", type(3) * (type(4)/type(3) - type(1)) - type(1) , "\n")

type = Float32
println("eps() for Float32: ", eps(type))
println("Kahan eps for Float32: ", type(3) * (type(4)/type(3) - type(1)) - type(1) , "\n")

type = Float16
println("eps() for Float16: ", eps(type))
println("Kahan eps for Float16: ", type(3) * (type(4)/type(3) - type(1)) - type(1) , "\n")
```

Kod zaprezentowany wyżej daje następujące wyniki:

```
[szymo@szymoHost lista_1]$ julia zad2.jl
eps() for Float64: 2.220446049250313e-16
Kahan eps for Float64: -2.220446049250313e-16

eps() for Float32: 1.1920929e-7
Kahan eps for Float32: 1.1920929e-7

eps() for Float16: 0.000977
Kahan eps for Float16: -0.000977
```

#### Wnioski

Jak można zauważyć w wyżej zaprezentowancyh wynikach, wyliczenie wartości wyrażenia  $3\left(\frac{4}{3}-1\right)-1$  daje poprawne wyniki z dokładnością do znaku (arytmetyki Float32 i Float64). Błąd ten spowodowany jest reprezentacją liczby  $\frac{4}{3}$ , która jest okresowa, przez co zastosowane jest zaokrąglenie.

## Zadanie 3

### Cel zadania

Eksperymentalnie sprawdzić, że w arytmetyce Float64 liczby są równomiernie rozmieszczone w przedziałe [1,2], z krokiem  $\delta=2^{-52}$ . Sprawdzić jak rozmieszczone są liczby w przedziałach  $\left[\frac{1}{2},1\right]$  i [2,4], oraz jak mogą być przedstawione dla danego przedziału.

## Wykonanie i wyniki

W celu sprawdzenia rozmieszczenia liczb w zadanych przedziałach użyta została funkcja bitstring(), która zwraca reprezentację binarną danej liczby. Jeśli liczby liczby w danym przedziale są rozmieszczone z krokiem  $\delta$  to dodanie do liczby z danego zakresu  $\delta$  powinno zwiększać mantysę o 1. Poniższy kod został zastosowany do sprawdzenia tego stwierdzenia:

```
function check_density(start, delta)
    for i in 1:8
        println(bitstring(start+i*delta))
    end
end

println("[1,2]")
check_density(1, 2.0^(-52))

println("[0.5, 1]")
check_density(2, 2.0^(-51))

println("[2,4]")
check_density(0.5, 2.0^(-53))
```

Wyniki uzyskane po wywołaniu powyższego algorytmu:

```
[szymo@szymoHost lista_1]$ julia zad3.jl
[0.5, 1]
[2,4]
```

### Wnioski

Z powyższego przykładu można wywnioskować, że  $\delta$  dla zadanych przedziałów wynosi:

1. 
$$[1, 2], \delta = 2^{-52}$$

2. 
$$\left[\frac{1}{2}, 1\right], \, \delta = 2^{-51}$$

3. 
$$[2,4], \delta = 2^{-53}$$

W każdym z przedziałów jest tyle samo liczb, lecz ich gęstość jest różna. Jako, że liczby w zakresach [2,4], [0.5,1] są kolejno dwa razy większe bądź mniejsze od [1,2] to krok  $\delta$  też musi ulec zmianie. Z uzyskanych danych wynika, że oddalając się od 0 krok pomiędzy poszczególnymi liczbami również się zwiększa. Co spowoduje mniejszą dokładność obliczeń wraz ze wzrostem cechy.

### Cel zadania

Eksperymentalne znalezienie liczby x w arytmetyce Float64 taką, że:

- 1. 1 < x < 2
- $2. \ x\left(\frac{1}{x}\right) \neq 1$

Oraz znalezienie najmniejszego x spełniającego powyższe warunki.

## Wykonanie i wyniki

Liczba x została wyznaczona zaczynając od 1 i 0 (najmniejsze x) za pomocą poniższego kodu:

```
let num = Float64(1.0)
    while nextfloat(num) * (Float64(1.0) / nextfloat(num)) == Float64(1.0)
        num = nextfloat(num)
    end
    println(nextfloat(num))
    num = Float64(0.0)
    while nextfloat(num) * (Float64(1.0) / nextfloat(num)) == Float64(1.0)
        num = nextfloat(num)
    end
    println(nextfloat(num))
```

Wyniki uzyskane za pomocą powyższego algorytmu:

- 1. Zaczynając od 1: 1.000000057228997
- 2. Zaczynając od 0: 5.0e 324

## Wnioski

W tym zadaniu widać jak niedokładność reprezentacji liczb zmiennoprzecinkowych w pamięci komputera może prowadzić do błędów obliczeniowych i fałszywych wyników.

# Cel zadania

Obliczenie 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]
```

używając trzech różnych sposobów:

- 1. sumowanie kolejnych iloczynów współrzędnych wektorów od początku do końca
- 2. sumowanie kolejnych iloczynów współrzędnych wektorów od końca do początku
- 3. sumowenie iloczynów współrzędnych od największego do najmniejszego (najpierw w określonej kolejności dodajemy ujemne do ujemnych, dodatnie do dodatnich, a następnie te dwie sumy częściowe do siebie)
- 4. podobnie jak w poprzednim punkcie, ale od najmniejszego do największego

### Wykonanie i wyniki

Algorytmy wyspecyfikowane w poleceniu zostały w następujący sposób:

```
function alg_a(Type)
    sum = 0

    for i in 1:length(x)
        | sum += Type(x[i]) * Type(y[i])
    end

    return sum
end

function alg_b(Type)
    sum = 0

    for i in length(x):-1:1
        | sum += Type(x[i]) * Type(y[i])
    end

    return sum
end
```

```
unction alg_c(Type)
 greater_than_0 = Type[]
 less_eq_0 = Type[]
 for i in 1:length(x)
   product = Type(x[i]) * Type(y[i])
   if product > 0
     append!(greater_than_0, product)
     append!(less_eq_0, product)
 end
 sort(less_eq_0)
 sort(greater_than_0, rev=true)
 return sum(greater_than_0) + sum(less_eq_0)
function alg_d(Type)
 greater_than_0 = Type[]
 less_eg_0 = Type[]
 for i in 1:length(x)
   product = Type(x[i]) * Type(y[i])
   if product > 0
       append!(greater_than_0, product)
       append!(less_eg_0, product)
```

Za pomocą powyższego kodu uzyskano następujące wyniki (po kolei dla algorytmów podanych w zadaniu):

```
[szymo@szymoHost lista_1]$ julia zad5.jl
Float64:
1.0251881368296672e-10
-1.5643308870494366e-10
0.0
0.0
Float62
-0.4999443
-0.4543457
-0.5
```

### Wnioski

Na podstawie tego zadania możemy zaobserwować, że zarówno sposób przeprowadzania obliczeń (np. kolejność działań) jak i sposób reprezentacji liczb w komputerze ma wpływ na dokładność obliczeń.

#### Cele zadania

Policzenie wartości dwóch funkcji:

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

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

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

### Wykonanie i wyniki

Funkcje będą realizowane za pomocą następującego kodu:

```
function f(x)
     sqrt(x ^ 2 + 1) - 1
end

function g(x)
     x ^ 2 / (sqrt(x ^ 2 + 1) + 1)
end
```

Dziesięć pierwszych wartości zwróconych przez każdą z tych funkcji:

```
[szymo@szymoHost lista_1] \ julia zad6.jl 1: f(x)=0.0077822185373186414 g(x)=0.0077822185373187065 2: f(x)=0.00012206286282867573 g(x)=0.00012206286282875901 3: f(x)=1.9073468138230965e-6 g(x)=1.907346813826566e-6 4: f(x)=2.9802321943606103e-8 g(x)=2.9802321943606116e-8 5: f(x)=4.656612873077393e-10 g(x)=4.6566128719931904e-10 6: f(x)=7.275957614183426e-12 g(x)=7.275957614156956e-12 7: f(x)=1.1368683772161603e-13 g(x)=1.1368683772160957e-13 8: f(x)=1.7763568394002505e-15 g(x)=1.7763568394002489e-15 9: f(x)=0.0 g(x)=2.7755575615628914e-17 10: f(x)=0.0 g(x)=4.336808689942018e-19
```

#### Wnioski

Pomimo tożsamości obu funkcji możemy zauważyć różnicę w ich wartościach zwracanych przez program. Gdy  $x \ge 10$  funkcja f(x) zwraca 0, podczas gdy funkcja g(x) cały czas zwraca, bardzo małe, ale niezerowe zwrtości. Wywnioskować więc można, że funkcja ta w postaci g(x) jest bardziej dokładna. Wynika to z tego, że w f(x) mamy odejmowanie dwóch bliskich sobie liczb, którego nie uświadczymy w g(x).

#### Cele zadania

Obliczyć przybliżoną wartość pochodnej funkcji

$$f(x) = \sin x + \cos 3x$$

za pomocą:

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

w punkcie  $x_0 = 1$ . A następnie policzyć błąd  $|f'(x) - \tilde{f}'(x)|$ , dla  $h = 2^{-n}$ , gdzie  $n = 0, 1, 2, \dots, 54$ 

### Wykonanie i wyniki

Aby zrealizować wymienione wyżej funkcje zostanie użyty poniższy kod:

```
function derivative_at_point(func, point, h)
    return (func(point + h) - func(point)) / h
end

function real_derivative(x)
    return cos(x) - 3*sin(3*x)
end
```

Przedstawione funkcje zwracają następujące wartości (kolejno wartość h,  $\tilde{f}'(x)$  i błąd przybliżenia):

```
[szymo@szymoHost lista_1]$ julia zad7.jl
2^-1: 1.5 error: 1.753499116243109
                                                      2^-28: 1.0000000037252903 error: 4.802855890773117e-9
2^-2: 1.25 error: 0.9908448135457593
                                                     2^-29: 1.0000000018626451 error: 5.480178888461751e-8
2^-3: 1.125 error: 0.5062989976090435
                                                     2^-30: 1.0000000009313226 error: 1.1440643366000813e-7
2^-4: 1.0625 error: 0.253457784514981
                                                     2^-31: 1.0000000004656613 error: 1.1440643366000813e-7
2^-5: 1.03125 error: 0.1265007927090087
                                                     2^-32: 1.0000000002328306 error: 3.5282501276157063e-7
2^-6: 1.015625 error: 0.0631552816187897
                                                     2^-33: 1.0000000001164153 error: 8.296621709646956e-7
2^-7: 1.0078125 error: 0.03154911368255764
                                                     2^-34: 1.0000000000582077 error: 8.296621709646956e-7
2^-8: 1.00390625 error: 0.015766832591977753
                                                     2^-35: 1.00000000000291038 error: 2.7370108037771956e-6
2^-9: 1.001953125 error: 0.007881411252170345
                                                     2^-36: 1.000000000014552 error: 1.0776864618478044e-6
2^-10: 1.0009765625 error: 0.0039401951225235265
                                                     2^-37: 1.0000000000007276 error: 1.4181102600652196e-5
2^-11: 1.00048828125 error: 0.001969968780300313
                                                     2^-38: 1.000000000003638 error: 1.0776864618478044e-6
2^-12: 1.000244140625 error: 0.0009849520504721099
                                                     2^-39: 1.000000000001819 error: 5.9957469788152196e-5
2^-13: 1.0001220703125 error: 0.0004924679222275685
                                                     2^-40: 1.00000000000009095 error: 0.0001209926260381522
2^-14: 1.00006103515625 error: 0.0002462319323930373
                                                     2^-41: 1.0000000000004547 error: 1.0776864618478044e-6
2^-15: 1.000030517578125 error: 0.00012311545724141837
                                                     2^-42: 1.0000000000002274 error: 0.0002430629385381522
2^-16: 1.0000152587890625 error: 6.155759983439424e-5
                                                     2^-43: 1.0000000000001137 error: 0.0007313441885381522
2^-17: 1.0000076293945312 error: 3.077877117529937e-5
                                                     2^-44: 1.00000000000000568 error: 0.0002452183114618478
2^-18: 1.0000038146972656 error: 1.5389378673624776e-5
                                                     2^-45: 1.00000000000000284 error: 0.003661031688538152
2^-19: 1.0000019073486328 error: 7.694675146829866e-6
                                                     2^-46: 1.00000000000000142 error: 0.007567281688538152
2^-20: 1.0000009536743164 error: 3.8473233834324105e-6
                                                     2^-21: 1.0000004768371582 error: 1.9235601902423127e-6
                                                     2^-22: 1.000000238418579 error: 9.612711400208696e-7
                                                     2^-49: 1.00000000000000018 error: 0.008057718311461848
2^-23: 1.0000001192092896 error: 4.807086915192826e-7
                                                     2^-50: 1.00000000000000000 error: 0.11694228168853815
2^-24: 1.0000000596046448 error: 2.394961446938737e-7
                                                     ^-25: 1.0000000298023224 error: 1.1656156484463054e-7
                                                     ^-26: 1.0000000149011612 error: 5.6956920069239914e-8
                                                     2^-53: 1.0 error: 0.11694228168853815
 ^-27: 1.0000000074505806 error: 3.460517827846843e-8
                                                     2^-54: 1.0 error: 0.11694228168853815
```

# Wnioski

Jak można wywnioskować z powyższych danych, gdy wartość h maleje dokładność przybliżenia rośnie, ale tylko do pewnego momentu. Do  $h=2^{-28}$  błąd przybliżenia jest marginalny. Potem już rośnie. Wzrost błędu obliczeń można wytłumaczyć tym, że dla bardzo małych wartości h przy dodawaniu do niej 1 jest ono pochłaniane (tj. zachodzi h+1=1).