

Sprawozdanie 2

Bohdan Tkachenko 256630

November 2022

Zadanie 1

Powtórzenie zadanie 5 z poprzedniej listy dla lekko zmienionych danych

Dane z poprzedniej listy : $x = [2.718281828, -3.141592654, 1.414213562, 0.5772156649, 0.3010299957]$ $y = [1486.2497, 878366.9879, -22.37492, 4773714.647, 0.000185049]$

Zmienione dane: $x = \text{Float64}[2.718281828, -3.141592654, 1.414213562, 0.577215664, 0.301029995]$ $y = \text{Float64}[1486.2497, 878366.9879, -22.37492, 4773714.647, 0.000185049]$

Wyniki z poprzedniej listy :

Typ	alg1	alg2	alg3	alg4
Float32	-0.4999443	-0.4543457	-0.5	-0.5
Float64	1.0251881368296672e-10	-1.5643308870494366e-10	0	0

Table 1: Do zadania 5 z listy 1

Wyniki dla zmienionych danych: Wniosek: Jak widać, niewielka zmiana

Typ	alg1	alg2	alg3	alg4
Float32	-0.4999443	-0.4543457	-0.5	-0.5
Float64	-0.004296342739891585	-0.004296342998713953	-0.004296342842280865	-0.004296342842280865

Table 2: Ze zmienionymi danymi

danych powoduje duże różnice w wyniku, co oznacza, że zadanie jest źle uwarunkowane. Dla alg3 i alg4 nie dostaliśmy 0, tylko jakiś wynik, bliski do wyników alg1 i alg2

Zadanie 1

Wykres funkcji $f(x) = e^x * \ln(1 + e^{-x})$

Wyliczona granica funkcji:

$$\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = 1$$

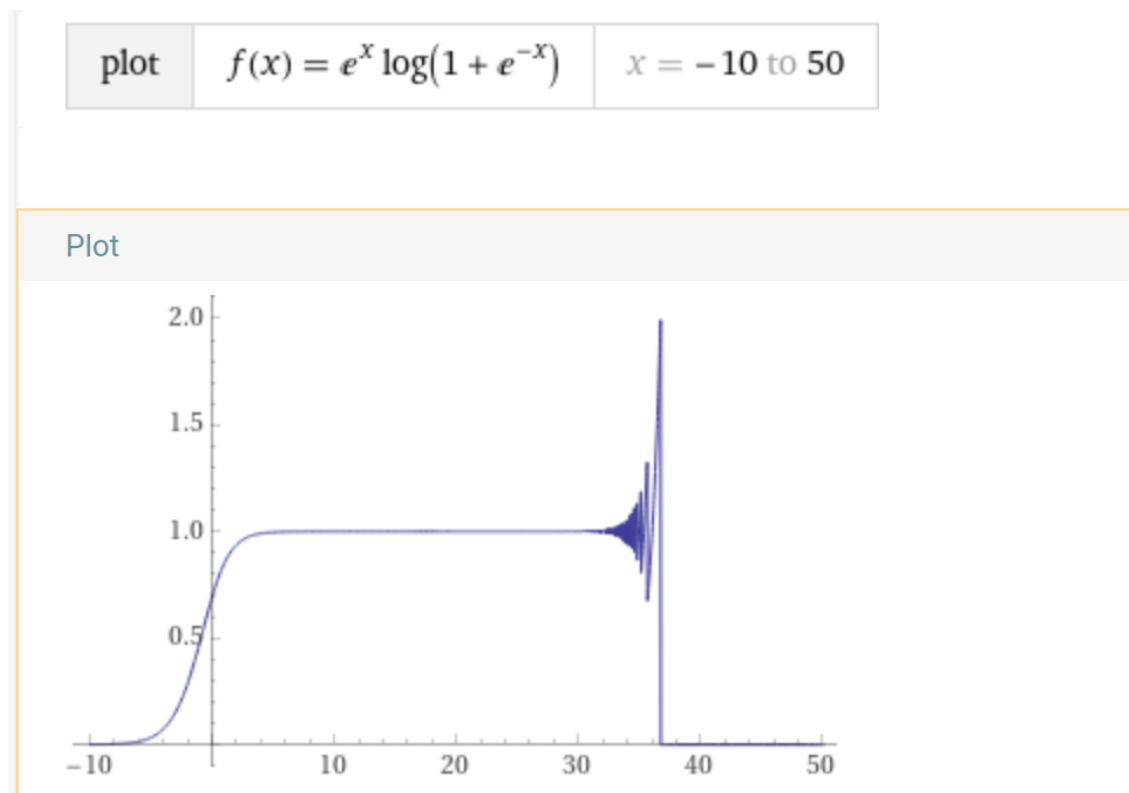


Figure 1: Wolfram alpha plot

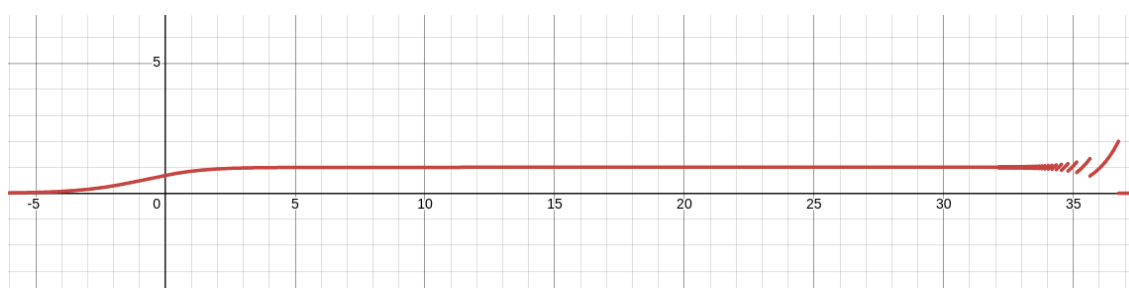


Figure 2: Desmos plot

Na obu wykresach widać, że na początku wykres jest dobry, ale od pewnego x zaczyna się 'psuć', jest to spowodowane tym, że mnożymy dużą liczbę e^x przez małą liczbę $\ln(1 + e^{-x})$ co daje zły wynik, co widać w wykresie, jak to się rozbiega od 1. Później $\ln(1 + e^{-x})$ spada tak blisko do 0, że komputer zapisuje tę liczbę jako 0, odpowiednio w wyniku mnożenia też otrzymujemy 0.

Zadanie 1

Wyliczenie błędu względnego dla macierzy Hilberta oraz losowej macierzy stopnia n

Stosujemy 2 różne metody: 1)Eliminacja Gaussa 2)Metoda macierzy odwrotnej

Błąd względny liczymy za pomocą wzoru : $\frac{|x-x'|}{|x|}$

Otrzymane wyniki dla macierzy Hilberta:

N	rank	Eliminacja Gaussa	Inverse	Wskaźnik uwarunkowania (Cond)
1	1	0	0	1
3	3	8.022593772267726e-15	0	524.0567775860644
5	5	1.6828426299227195e-12	3.3544360584359632e-12	476607.2502425855
7	7	1.2606867224171548e-8	4.713280397232037e-9	4.753673567446793e8
9	9	3.8751634185032475e-6	4.541268303176643e-6	4.9315375594102344e11
11	10	0.00015827808158590435	0.007618304284315809	5.222701316549833e14
13	11	0.11039701117868264	5.331275639426837	3.1883950689209334e18
15	12	4.696668350857427	7.344641453111494	3.67568286586649e17
17	12	13.707236683836307	10.516942378369349	1.249010044779401e18
19	13	102.15983486270827	109.94550732878284	6.472700911391398e18
...
39	15	118.20336501589891	263.5309838641091	9.058525451393528e18

Table 3: Do Hilberta

Jak widać, macierz Hilberta jest przykładem macierzy wyjątkowo źle uwarunkowanej, ponieważ wskaźnik uwarunkowania szybko rośnie, dla macierzy 9x9, już to jest 10^{11} , *itodalejrośnie*.

N	Wskaźnik uwarunkowania	rank	Eliminacja Gaussa	Inverse
5	1	5 1.719950113979703e-16	2.432376777795247e-16	
5	10	5	5.15985034193911e-16	5.528866075183428e-
5	1000	5	2.7815906179775692e-14	2.37793081661856e-
5	1e7	5	2.6975780726065975e-10	2.375129349890999e-
5	1e12	5	5.8330001137372205e-5	6.080225377209794e-
5	1e16	4	0.16060535607516435	0.1344226841266470
10	1	10	2.4575834280036907e-16	2.895107444979072e-
...
10	1e16	9	0.05088574474439891	0.0346645299790993
20	1	20	4.723343357811471e-16	4.703730774727712e-
...
20	e16	19	0.26252113887598844	0.275599018005481

Table 4: Do losowej macierzy

Wyraźnie widać, że uwarunkowanie macierzy ma duży wpływ na otrzymywane błędy. Jednak dla tego samego Cond(M) rosnący rozmiar M też obniża

dokładność otrzymanego wyniku.

Zadanie 4

Znalezienie zer wielomianu Wilkonsona

Zadanie polega na znalezieniu zer wielomianu Wilkonsona używając pakietu Polynomials, sprawdzeniu wartości tego wielomianu dla odnalezionych zer i porównanie obliczonych zer

K	$ P(z_k) $	$ p(z_k) $	$ z_k - k $
1	35696.50964788257	36720.50964788227	3.0109248427834245e-13
2	176252.60026668405	192636.60026691604	2.8318236644508943e-11
3	279157.6968824087	362101.69687113096	4.0790348876384996e-10
4	3.0271092988991085e6	2.7649652999648857e6	1.626246826091915e-8
5	2.2917473756567076e7	2.2277473671348542e7	6.657697912970661e-7
...
19	1.1435273749721195e13	1.14351402511197e13	0.0019098182994383706
20	2.7924106393680727e13	2.7923942556843e13	0.00019070876336257925

Table 5: Original Polynomial

Możemy zauważyć, że żadne z policzonych zer ewaluowane jako argument wielomianu nie dało poprawnego wyniku, czyli zera.

K	$ P(z_k) $	$ p(z_k) $	$ z_k - k $
1	20259.872313418207	36720.50964788227	1.6431300764452317e-13
2	346541.4137593836	192636.60026691604	5.503730804434781e-11
3	2.2580597001197007e6	362101.69687113096	3.3965799062229962e-9
4	1.0542631790395478e7	2.7649652999648857e6	8.972436216225788e-8
5	3.757830916585153e7	2.2277473671348542e7	1.4261120897529622e-6
...
19	4.557199223869993e12	1.14351402511197e13	2.0043294443099486
20	8.756386551865696e12	2.7923942556843e13	0.8469102151947894

Table 6: Polynomial with changed data

Wnioski: Zaburzenie wyników w nieznacznym stopniu (223) znacząco wpłynęło na otrzymywane wyniki, stąd wiemy, że zadanie jest źle uwarunkowane. Same niedokładności w obliczanych zerach wielomianu wynikały z tego, że przy tak dużych współczynnikach brakowało cyfr znaczących do ich bezbłędnej reprezentacji w obranej arytmetyce.

Zadanie 5

Przetestowanie zachowania wzoru rekurencyjnego $p_{n+1} = p_n + rp_n(1 - p_n)$ (modelu logistycznego) w trzech różnych przypadkach

Uzyskane wyniki prezentują się następująco:

1. 0.011611238029748606 dla 40 iteracji w arytmetyce Float64
2. 0.25860548 dla 40 iteracji w arytmetyce Float32
3. 0.71587336 z obcinaniem cyfr każde 10 iteracji

Jak widać, obcinanie cyfr znaczących jak i zmiana arytmetyki przy wielu iteracjach znacząco wpływa na wyniki końcowe. Równania rekurencyjne polegające na wynikach z poprzednich wywołań są bardzo podatne na niewielkie zmiany dokładności oraz precyzje arytmetyki, przy każdym wywołaniu pojawia się co raz więcej cyfr znaczących, zapamiętywanie których przestaje być możliwe po pewnej iteracji.

Zadanie 6

Rozpatrzenie zachowania równania rekurencyjnego postaci

$$x_n = x_{n-1}^2 + c \text{ dla pewnych danych}$$

Dane:

1. $c = 2$ i $x_0 = 1$; Wynik po 40 iteracjach : -1 (Stabilnie -1)
2. $c = 2$ i $x_0 = 2$ Wynik po 40 iteracjach : 2 (Stabilnie 2)
3. $c = 2$ i $x_0 = 1.9999999999999999$; Wynik po 40 iteracjach : 2 -0.3289791230026702 (Chaos)
4. $c = 1$ i $x_0 = 1$; Wynik po 40 iteracjach : -1 (Stabilnie na przemian 0,-1)
5. $c = 1$ i $x_0 = 1$; Wynik po 40 iteracjach : -1 (Stabilnie na przemian 0,-1)
6. $c = 1$ i $x_0 = 0.75$; Wynik po 40 iteracjach : -1 (Chaos do 17 iteracji, Stabilnie na przemian 0,-1)
7. $c = 1$ i $x_0 = 0.25$ Wynik po 40 iteracjach : 0 (Chaos do 11 iteracji, Stabilnie na przemian 0,-1)

Wnioski: 1) Dla pewnych danych funkcja $x_n = x_{n-1}^2 + c$ zachowuje się przewidywalnie i stabilnie, np dla (2,1), dla niektórych danych np liczb niecałkowitych pojawia się chaos niedeterministyczny

2) skończona dokładność arytmetyki sprawia, że początkowe wartości 0.25 i 0.75 zbiegają ostatecznie do liczby całkowitej przez kumulację błędów

3) drobna zmiana wartości np z 2 na 1.9999999999999999 znacząco wpływa na wyniki już po kilku iteracjach i funkcja zachowuje się chaotycznie.

4) Z funkcjami rekurencyjnymi trzeba zwracać uwagę na zgodność danych. Błąd akumuluje się bardzo szybko i nawet przy wielobitowej arytmetyce cyfry znaczące po pewnej liczbie iteracji zaczynają być redukowane, co prowadzi do błędnych wyników