Obliczenia Naukowe Lista 2 Laboratoria

Piotr Szyma

1 listopada 2017

1.1 Opis problemu

Powtórz zadanie 5 z listy 1, ale usuń ostatnią 9 z x_4 i ostatnią 7 z x_5 . Jaki wpływ na wyniki mają niewielkie zmiany danych?

1.2 Rozwiązanie

Uruchomiłem program z pierwszej listy po dokonaniu modyfikacji wejścia. Wyniki zestawiłem w tabeli poniżej. Numeracja algorytmów to odpowiednio 1, 2 - algorytmy sumowania odpowiednio w górę i w dół, 3, 4 - sumy częściowe. Kody źródłowe zostały dołączone do sprawozdania.

1.3 Wynik

W przypadku arytmetyki Float64 lekka zmiana wektorów przyczyniła się do zmiany ostatecznego wyniku - wciąż znacznie odbiegajacego od realnych wartości. Dla arytmetyki Float32 usunięcie ostatnich cyfr nie miało wpływu na ostateczny wynik, gdyż arytmetyka nie jest wystarczająco dokładna.

Liczby pojedynczej precyzji pozwalają na zapisanie do 7 cyfr znaczących w reprezentacji dziesiętnej. Zmiana w zadaniu dotyczyła cyfr na pozycji 10, dlatego nie doprowadziło to do zmiany.

Float
64 natomiast daje większą dokładność, dlatego zmiana miała wpływ na wynik. Zm
niejszenie dokładności składowych wektora pozwoliło na bliższe sobie wyniki obliczeń każ
dego z algorytmów do 9 miejsca po przecinku. Od 10 cyfry natomiast wyniki zaczęły się rozbiegać.

Poniżej przedstawiłem tabelę z wynikami obliczeń.

Float64

algorytm	x_{przed}	x_{po}	δx
1	1.0251881368e - 10	-4.2963427399e - 03	4.2963428424e - 03
2	-1.5643308870e - 10	-4.2963429987e - 03	4.2963428423e - 03
3	0.00000000000e + 00	-4.2963428423e - 03	4.2963428423e - 03
4	0.0000000000e + 00	-4.2963428423e - 03	4.2963428423e - 03

Float32

algorytm	x_{przed}	x_{po}	δx
1	-4.9994429946e - 01	-4.9994429946e - 01	0.00000000000e + 00
2	-4.5434570313e - 01	-4.5434570313e - 01	0.00000000000e + 00
3	-5.00000000000e - 01	-5.00000000000e - 01	0.00000000000e + 00
4	-5.00000000000e - 01	-5.00000000000e - 01	0.00000000000e + 00

2.1 Opis problemu

Narysować wykres funkcji $f(x) = e^x \ln(1+e^{-x})$ w co najmniej dwóch dowolnych programach do wizualizacji. Następnie policzyć granicę funkcji $\lim_{x\to\infty} f(x)$. Porównać wykres funkcji z policzoną granicą. Wyjaśnić zjawisko.

2.2 Rozwiązanie

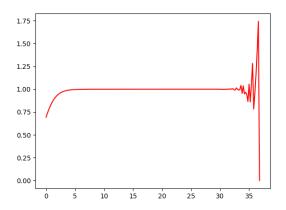
Oto granica funkcji f(x):

$$\lim_{x \to \infty} e^x \ln(1 + e^{-x}) = 1$$

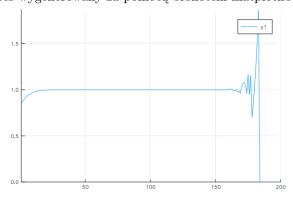
2.3 Wynik

Wykresy wygenerowane za pomocą dwóch programów do wizualzacji załączone są na Rysunkach 1 i 2. Kody źródłowe programów dołączyłem do sprawozdania w osobnych plikach.

Jak widać na wykresach, w pewnym momencie funkcja zaczyna przyjmować nieoczekiwane - błędne - wartości. Głównym czynnikiem wpływającym na takie zachowanie jest operacja mnożenia bardzo dużej liczby e^x (rosnącej wykładniczo, gdzie przy x=30 osiąga już bardzo duże wartości) przez bardzo małą liczbę $\ln(1+e^{-x})$, dla której $\lim_{x\to\infty}\ln(1+e^{-x})=0$.



Rysunek 1: Wykres wygenerowany za pomocą biblioteki matplotlib w języku Python



Rysunek 2: Wykres wygenerowany za pomocą biblioteki Plot w języku Julia

3.1 Opis problemu

Rozwiązać układy równań podane w specyfikacji zadania za pomocą dwóch algorytmów: eliminacji Gaussa ($\mathbf{x} = \mathbb{A}/\mathbf{b}$) oraz $x = A^{-1}b$ ($\mathbf{x} = \mathbf{inv}(\mathbb{A}) * \mathbf{b}$). Eksperymenty wykonać dla macierzy Hilberta $\mathbf{H_n}$ z rosnącym stopniem n > 1 oraz dla macierzy losowej R_n , n = 5, 10, 20 z rosnącym wskaźnikiem uwarunkowania $c = 10, 10^3, 10^7, 10^{12}, 10^{16}$. Porównać obliczony \tilde{x} z rozwiązaniem dokładnym x = (1, ..., 1)T, tj. policzyć błędy względne.

W języku Julia za pomocą funkcji cond(A) można sprawdzić jaki jest wskaźnik uwarunkowania wygenerowanej macierzy. Natomiast za pomocą funkcji rank(A) można sprawdzić jaki jest rząd macierzy.

3.2 Rozwiązanie

W celu wykonania podanych w treści zadania obliczeń, stworzyłem w języku Julia odpowiednie funkcje. Kody źródłowe programów dołączyłem do sprawozdania. Błędy względne obliczeń wyliczyłem przy pomocy normy wektora wg. wzoru:

$$\delta = \frac{||\widetilde{x} - x||}{||x||}$$

3.3 Wynik

W przypadku macierzy losowych zaobserwowałem, że błąd bezwzględny, niezależnie od stopnia macierzy, oscyluje w granicach 10^{-16} . Zupełnie inaczej wyglądało to w przypadku macierzy Hilberta.

Macierz Hilberta jest postaci $h_{ij} = \frac{1}{i+j-1}$. Jak widać, wiele z komórek macierzy nie da się zapisać w postaci skończonej w reprezentacji biarnej, np. $\frac{1}{3}, \frac{1}{6}$. Macierz Hilberta jest macierzą źle uwarunkowaną - wykonując obliczenia z jej użyciem jesteśmy narażeni na duży wpływ błędu wynikajacego z reprezentacji numerycznej, dlatego rozwiązywanie w numeryczny sposób nawet małych układów równań z wykorzystaniem macierzy Hilberta jest niemożliwe.

Zaobserwowałem, że wraz ze wzorestem stopnia macierzy, zarówno obliczenia wykonywane metodą eliminacji Gaussa, jak i przy użyciu macierzy odwrotnej, rosną wraz ze wzrostem stopnia n macierzy. Błąd w przypadku metody eliminacji Gaussa jest jednak opatrzony mniejszym błędem, ponieważ algorytm ten (operujący na macierzy w postaci schodkowej) pozwala na dojscie do wyniku przy wykonaniu mniejszej ilości operacji.

W przypadku macierzy losowej o zadanym współczynniku metoda eliminacji Gaussa również okazała się lepsza. Tutaj również górę wzięła mniejsza ilość operacji. W tym wypadku zarówno wraz ze wzrostem rozmiarów macierzy, jak i wzorstem czynnika *cond* błąd rosnął.

Poniżej przedstawiłem tabelę - zestawienie wyników w postaci wyliczonych błędów względnych.

Macierz Hilberta

n	cond	gauss	A^{-1}
1	1.00000e + 00	0.0000000000e + 00	0.0000000000e + 00
2	1.92815e + 01	5.6610488670e - 16	1.1240151438e - 15
3	5.24057e + 02	8.0225937723e - 15	9.8255260382e - 15
4	1.55137e + 04	4.4515459602e - 13	2.9504776373e - 13
5	4.76607e + 05	1.6828426299e - 12	8.5000557778e - 12
6	1.49511e + 07	2.6189133023e - 10	3.3474135070e - 10
7	4.75367e + 08	1.2606867224e - 08	5.1639591836e - 09
8	1.52576e + 10	1.0265430657e - 07	2.6987150743e - 07
9	4.93154e + 11	4.8323571205e - 06	9.1758468686e - 06
10	1.60244e + 13	6.3291537230e - 04	4.5521422517e - 04
11	5.22268e + 14	1.1543958596e - 02	8.0444667734e - 03
12	1.75147e + 16	2.9756403107e - 01	3.4392937091e - 01
13	3.34414e + 18	2.3750178677e + 00	5.5857968932e + 00
14	6.20079e + 17	5.2810046468e + 00	4.8006419290e + 00
15	3.67439e + 17	1.1772947348e + 00	4.8273577213e + 00
16	7.86547e + 17	2.0564655824e + 01	3.1736467496e + 01
17	1.26368e + 18	1.7742214635e + 01	1.5910335963e + 01
18	2.24463e + 18	4.2764564411e + 00	6.2812234335e + 00
19	6.47195e + 18	2.2119937293e + 01	2.2925614016e + 01
20	1.35537e + 18	1.4930069669e + 01	2.1539498603e + 01

Losowa macierz o zadanym współczynniku cond

n	cond	gauss	A^{-1}
5	1	3.1791949214e - 16	2.6737711109e - 16
5	3	2.9512058619e - 14	2.9491837037e - 14
5	7	1.9216625153e - 10	1.8669157815e - 10
5	12	2.1875909646e - 05	2.3526418317e - 05
5	16	1.5430724127e - 01	1.2236728200e - 01
10	1	5.5953478155e - 16	5.6173335497e - 16
10	3	4.6789387517e - 14	4.2682552699e - 14
10	7	1.4744013070e - 10	9.3843331717e - 11
10	12	1.5783183725e - 05	2.2269067797e - 05
10	16	6.9111593599e - 01	8.4436081888e - 01
20	1	4.6044149279e - 16	5.3417766760e - 16
20	3	4.4965403122e - 15	7.9738440517e - 15
20	7	3.7358398185e - 11	7.9637674455e - 11
20	12	5.2167359319e - 06	9.5961626995e - 06
20	16	5.9147669164e - 02	5.5490752678e - 02

4.1 Opis problemu

"Złośliwy wielomian" Wilkinsona. Zainstalować pakiet Polynomials.

- (a) Użyć funkcji roots z pakietu Polynomials do obliczenia 20 zer wielomianu P zadanego w treści zadania. Sprawdzić obliczone pierwiastki $z_k, 1 \le k \le 20$, obliczając $|P(z_k)|, |p(z_k)|$ i $|z_k k|$. Wyjaśnić rozbieżność. Zapoznać się z funkcjami Poly, poly, polyval z pakietu Polynomials.
- (b) Powtórzyć eksperyment Wilkinsona, tj. zmienić współczynnik -210 na $-210-2^{-23}$. Wyjaśnić zjawisko.

4.2 Rozwiązanie

Funkcja Poly(x) generuje wielomian w zależności od współczynników podanych jako parametr. Funkcja poly(x) tworzy wielomian na podstawie pierwiastków wielomianu, natomiast funkcja polyval(p, x) pozwala na wyliczenie wartości wielomianu p dla zadanego argumentu x. Napisałem program z użyciem wyżej wymienionych funkcji z biblioteki Polynomials. Kody źródłowe dołaczyłem do sprawozdania.

4.3 Wynik

Wyniki poszczególnych części zadań zamieściłem w tabelach poniżej - zatytułowanych odpowiednio (a) i (b).

Rozwiązując podpunkt (a) zadania zaobserwowałem pewne rozbieżności w wynikach. Porównując wartości $P(z_k)$ oraz $p(z_k)$ zauważyłem, że wyniki różnią się od siebie. Wyliczone za pomocą funkcji $\operatorname{roots}(P(x))$ pierwiastki wielomianu P różnią się od jego rzeczywistych pierwiastków. Wnioskiem z poczynionych obserwacji jest fakt, że operacje wyznaczania wielomianu na podstawie współczynników czy tworzenia go z pierwiastków, są obarczone pewnym zaburzeniem, wynikającym z precyzji arytmetyki użytej do wykonania obliczeń.

Podpunkt (b) dotyczył złośliwego wielomianu Wilkinsona - zaburzania wielomianów tak, aby wykonywane na nich operacje numeryczne generowały duże rozbieżności od rzeczywistych wyników. Mała zmiana jednego ze współczynników sprawiła, że wyniki w podpunkcie (b) znacznie różniły się od punktu (a). Ta mała zmiana, przez którą wartość jednego z czynników wymagała dużej dokładności (aproksymowanej przez skończoną arytmetykę) wygenerowała duży błąd. Ponad to, funkcja roots(P'(x)) wywołana na wielomianie z drugiego przykładu, zwróciła pierwiastki zespolone.

Wyniki (a)

k	$ P(z_k) $	$ p(z_k) $	$ z_k - k $
1	3.6352000000e + 04	3.8400000000e + 04	3.0109248428e - 13
2	1.8176000000e + 05	1.9814400000e + 05	2.8318236645e - 11
3	2.0940800000e + 05	3.0156800000e + 05	4.0790348876e - 10
4	3.1068160000e + 06	2.8446720000e + 06	1.6262468261e - 08
5	2.4114688000e + 07	2.3346688000e + 07	6.6576979130e - 07
6	1.2015206400e + 08	1.1882496000e + 08	1.0754175227e - 05
7	4.8039833600e + 08	4.7829094400e + 08	1.0200279301e - 04
8	1.6826910720e + 09	1.6784972800e + 09	6.4417039224e - 04
9	4.4653265920e + 09	4.4578595840e + 09	2.9152943621e - 03
10	1.2707126784e + 10	1.2696907264e + 10	9.5869575183e - 03
11	3.5759895552e + 10	3.5743469056e + 10	2.5022932909e - 02
12	7.2167715840e + 10	7.2146650624e + 10	4.6716746153e - 02
13	2.1572362906e + 11	2.1569633075e + 11	7.4314032447e - 02
14	3.6538325094e + 11	3.6534479360e + 11	8.5244408198e - 02
15	6.1398775347e + 11	6.1393841562e + 11	7.5493799699e - 02
16	1.5550277519e + 12	1.5549610972e + 12	5.3713283392e - 02
17	3.7776237783e + 12	3.7775329469e + 12	2.5427146237e - 02
18	7.1995548611e + 12	7.1994474752e + 12	9.0786472835e - 03
19	1.0278376163e + 13	1.0278235657e + 13	1.9098182994e - 03
20	2.7462952745e + 13	2.7462788907e + 13	1.9070876336e - 04

Roots(P) (a)

n	pierwiastek
1	0.999999999996989
2	2.00000000000283182
3	2.9999999995920965
4	3.9999999837375317
5	5.000000665769791
6	5.999989245824773
7	7.000102002793008
8	7.999355829607762
9	9.002915294362053
10	9.990413042481725
11	11.025022932909318
12	11.953283253846857
13	13.07431403244734
14	13.914755591802127
15	15.075493799699476
16	15.946286716607972
17	17.025427146237412
18	17.99092135271648
19	19.00190981829944
20	19.999809291236637

Wyniki (b)

k	$ P(z_k) $	$ z_k - k $
1	2.0992000000e + 04	1.6431300764e - 13
2	3.4918400000e + 05	5.5037308044e - 11
3	2.2215680000e + 06	3.3965799062e - 09
4	1.0467840000e + 07	8.9724362162e - 08
5	3.9463936000e + 07	1.4261120898e - 06
6	1.2914841600e + 08	2.0476673031e - 05
7	3.8812313600e + 08	3.9792957758e - 04
8	1.0725473280e + 09	7.7720290994e - 03
9	3.0655754240e + 09	8.4183632067e - 02
10	7.1431136380e + 09	6.5195868304e - 01
11	7.1431136380e + 09	1.1109180273e + 00
12	3.3577561132e + 10	1.6652812906e + 00
13	3.3577561132e + 10	2.0458202767e + 00
14	1.0612064533e + 11	2.5188358712e + 00
15	1.0612064533e + 11	2.7128805313e + 00
16	3.3151034760e + 11	2.9060018735e + 00
17	3.3151034760e + 11	2.8254835213e + 00
18	9.5394246098e + 12	2.4540214463e + 00
19	9.5394246098e + 12	2.0043294443e + 00
20	1.1144535045e + 13	8.4691021519e - 01

Roots(P) (b)

n	pierwiastek
1	0.999999999998357 + 0.0im
2	2.0000000000550373 + 0.0im
3	2.99999999660342 + 0.0im
4	4.000000089724362 + 0.0im
5	4.99999857388791 + 0.0im
6	6.000020476673031 + 0.0im
7	6.99960207042242 + 0.0im
8	8.007772029099446 + 0.0im
9	8.915816367932559 + 0.0im
10	10.095455630535774 - 0.6449328236240688im
11	10.095455630535774 + 0.6449328236240688im
12	11.793890586174369 - 1.6524771364075785im
13	11.793890586174369 + 1.6524771364075785im
14	13.992406684487216 - 2.5188244257108443im
15	13.992406684487216 + 2.5188244257108443im
16	16.73074487979267 - 2.812624896721978im
17	16.73074487979267 + 2.812624896721978im
18	19.5024423688181 - 1.940331978642903im
19	19.5024423688181 + 1.940331978642903im
20	20.84691021519479 + 0.0im

5.1 Opis problemu

Równanie rekurencyjne (model logistyczny, model wzrostu populacji)

$$p_{n+1} := p_n + rp_n(1 - p_n) dla \ n = 0, 1, 2, \dots$$

Zadanie polegało na przeprowadzeniu następującego eksperymentu:

- (a) Dla danych $p_0 = 0.01$ oraz r = 3 wykonać 40 iteracji w/w wyrażenia (1), następnie 40 iteracji z modyfikacją po 10 iteracji obciąć wynik (2), odrzucając cyfry po 3 miejscu po przecinku. Obliczenia wykonać w arytmetyce Float32. Porównać wyniki.
- (b) Porównać wyliczanie 40 iteracji dla arytmetyk Float32 oraz Float64.

5.2 Rozwiazanie

W celu wyliczenia zadanych rekurencji stworzyłem program w Julii. Kody źródłowe dołączyłem w osobnym pliku.

5.3 Wynik

Wyniki obliczeń przedstawiłem w tabeli poniżej.

Pierwszym ważnym spostrzeżeniem jest fakt, że z każdą kolejną iteracją, ilość cyfr po przecinku rośnie dwukrotnie. Nieubłagalnie zbliżając się już w drugiej iteracji do granicy dokładności arytmetyki. W trzeciej iteracji liczba jest już przybliżana - pojawiają się pierwsze rozbieżności. Każda kolejna iteracja to kolejny błąd, który coraz mocniej wpływa na wynik.

W punkcie (a) do 10 iteracji wyniki nie różniły się od siebie. Po obcięciu cyfr znaczączych w przykładzie (2), kolejne iteracje zaczęty coraz bardziej się różnić. W 40 iteracji wynik po obcięciu różnił się od pierwotnej wersji 4 krotnie. Ta część zadania pokazuje, jak ważna jest dokładność obliczeń. Ucięcie liczby w kolejnych iteracjach doprowadza do coraz większych różnic wyniku.

Podpunkt (b) to porównanie arytmetyk Float32 oraz Float64. Tutaj również zawodzi skończona precyzja arytmetyk. Pierwsze iteracje - w ramach dostępnych dla arytmetyk precyzji, dają poprawne wyniki. Z każdą kolejną jednak, gdy ilość miejsc po przecinku rośnie, arytmetyki ucinają cyfry i przybliżają - generując błąd. Patrząc na pierwsze iteracje - wyniki dla obydwu arytmetyk wykazują jakieś podobieństwo. 20 iteracja to ostatnia, w której widoczne jest jakiekolwiek podobieństwo. (cyfra 5 będąca pierwszą po przecinku)

Z zadania płyną następujące wnioski: niezależnie od tego, jaką arytmetykę komputera (skończoną) obierzemy - numeryczne obliczenia prędzej czy później doprowadzą do utraty przewidywalności.

Wyniki (a)

n	(1)	(2)
	(1)	(2)
1	0.039700001478195	0.039700001478195
2	0.154071733355522	0.154071733355522
3	0.545072615146637	0.545072615146637
4	1.288978099822998	1.288978099822998
5	0.171518802642822	0.171518802642822
10	0.722930610179901	0.722000002861023
15	1.270483732223511	1.257216930389404
20	0.579903602600098	1.309691071510315
25	1.007080554962158	1.092910766601563
30	0.752920925617218	1.319182157516479
35	1.021098971366882	0.034241437911987
40	0.258605480194092	1.093567967414856

Wyniki (b)

n	Float32	Float 64
1	0.039700001478195	0.0397000000000000
2	0.154071733355522	0.154071730000000
3	0.545072615146637	0.545072626044421
4	1.288978099822998	1.288978001188801
5	0.171518802642822	0.171519142109176
10	0.722930610179901	0.722914301179573
15	1.270483732223511	1.270261773935077
20	0.579903602600098	0.596529312494691
25	1.007080554962158	1.315588346001072
30	0.752920925617218	0.374146489639287
35	1.021098971366882	0.925382128557105
40	0.258605480194092	0.011611238029749

6.1 Opis problemu

Dla zadanego równania rekurencyjnego przeprowadź serię eksperymentów.

$$x_{n+1} = x_n^2 + c \ dla \ n = 0, 1, 2, \dots$$

Wykonać w arytmetyce Float64 40 iteracji wyrażenia dla 7 zestawów danych:

- 1. $c = -2 i x_0 = 1$
- 2. $c = -2 i x_0 = 2$
- 4. $c = -1 i x_0 = 1$
- 5. $c = -1 i x_0 = -1$
- 6. $c = -1 i x_0 = 0.75$
- 7. $c = -1 i x_0 = 0.25$

6.2 Rozwiązanie

W celu wyliczenia zadanych rekurencji stworzyłem program w Julii, którego kod źródłowy dołączyłem do sprawozdania. Wyniki obliczeń przedstawiłem w tabeli poniżej.

6.3 Wynik

Spośród wszystkich zestawów danych możemy wybrać te stabilne oraz te niestabilne.

W przypadku pierwszego zestawu danych, tj. $x_0=1$ i c=-2, wyniki obliczeń pokrywają się z przewidywaniami. Każda iteracja zwraca -1. Drugi zestaw również nie przynosi zaskoczenia - każdy wynik wynosi -2. W trzecim zestawie danych operujemy na liczbie o 14 cyfrach po przecinku - jej mnożenie generuje liczbę, która nie mieści się już w arytmetyce Float64 i dochodzi do przybliżenia - pojawia się błąd. Każde kolejne mnożenie powoduje kolejne przybliżenie - błąd narasta. Taki algorytm z numerycznego punktu widzenia zalicza się do grupy niestabilnych i jest niepożądany.

Ciągi 4 oraz 5 tworzą cykl składający się z liczb całkowitych, w ich przypadku nigdy nie dojdzie do wyskoczenia poza precyzję arytmetyki. Te zestawy danych są stabilne.

Ostatnie dwa ciągi są o tyle interesujące, że wartość, do której - z matematycznego punktu widzenia - dążą, osiągana jest już na wysokości 13 iteracji. Wynika to z ograniczeń precyzji arytmetyki. Liczby są na tyle małe, że arytmetyka wymaga ich zaokrąglenia.

W celu określenia stabilności danego zestawu danych możemy posłużyć się iteracją graficzną. Przykładowe iteracje możemy znaleźć w książce "Granice chaosu" (fig 1.35, fig 1.36). Te zestawy, których graficzne iteracje będą skupiały się wokół jednego punktu, są stabilne. Zestawy, których iteracje "rozbijają się" na cały wykres, charakteryzują się niestabilnością.

Poniżej załączyłem tabele z wynikami.

algorytm / iteracja	1	2	4	5
1	-1.000000000	2.000000000	0.000000000	0.0000000000
2	-1.000000000	2.0000000000	-1.000000000	-1.000000000
3	-1.000000000	2.0000000000	0.000000000	0.0000000000
4	-1.000000000	2.0000000000	-1.000000000	-1.000000000
5	-1.000000000	2.0000000000	0.000000000	0.0000000000
10	-1.000000000	2.0000000000	-1.000000000	-1.000000000
15	-1.000000000	2.0000000000	0.000000000	0.0000000000
20	-1.000000000	2.0000000000	-1.000000000	-1.000000000
25	-1.000000000	2.0000000000	0.000000000	0.0000000000
30	-1.000000000	2.0000000000	-1.000000000	-1.000000000
35	-1.000000000	2.0000000000	0.000000000	0.0000000000
40	-1.0000000000	2.000000000	-1.0000000000	-1.000000000
			0.00000000	

${\it algorytm}/{\it iteracja}$	3	6	7
1	2.0000000000	-0.4375000000	-0.9375000000
2	2.0000000000	-0.8085937500	-0.1210937500
3	2.0000000000	-0.3461761475	-0.9853363037
4	2.0000000000	-0.8801620749	-0.0291123686
5	2.0000000000	-0.2253147219	-0.9991524700
10	1.9999999895	-0.9996201881	-0.0000000001
15	1.9999892712	-0.0000000000	-1.0000000000
20	1.9890237264	-1.0000000000	0.0000000000
25	-1.9550094875	0.0000000000	-1.0000000000
30	1.7385002138	-1.0000000000	0.0000000000
35	-1.3354478410	0.0000000000	-1.0000000000
40	-0.3289791230	-1.0000000000	0.0000000000