

Spis treści

97540038 89058924 11203660 67110393 77180775 31157173 48605971 95061909 02022164 77739874 60984146 61119174 53359697 88138466 39966630 19951776 16391156 68348039 64379956 15695047 09287812 77226413 51166939 76904118 63621137 75978018 29045161 49974612 81376873 35452092 01990879 19154686 82330997 28955302 95237399 43476489 23762475 35131499 89077156 06201281 10501824 33154167 19711389 51111229 32502896 81587097 79880877 33104567 43560122 85081683 16387085 45406746 91688455 39721974 22863449 56098514 46911949 90543945 22590287 39370906 58369744 42443874 51263312 13244456 48155008 42027649 36680044 79378289 43686380 55118412 45224219 15140367 76410153 85598940 01270982 62095985 72861374 96056059 55507069 44225551 59745610 91267949 00841967 13989135 35485028 36796450 21058269 11742350 90294671 67111700 71896354 90323639 06852575 56194161 34194684 89126309 44456416 35370866 45942911 11826307 52171943 76551463 12087611 05666438 97948548 81896875 94827442 56369439 51699019 81150789 15709381 3363228 42903681 49946891 82756006 74687826 24772707 59051979 57986317

- Metoda Monte Carlo
- 2 Generatory liczb pseudolosowych
- Układy z niewielką liczbą stopni swobody
- Testy generatorów
- Fortran



Metody stosowane do modelowania matematycznego procesów zbyt złożonych aby można było przewidzieć ich wyniki za pomocą podejścia analitycznego.



Istotną rolę odgrywa w nich losowanie wielkości charakteryzujących proces, przy czym losowanie to musi być dokonywane zgodnie ze znanym rozkładem.



Głównie używane w trzech klasach problemów: optymalizacji, całkowaniu numerycznym oraz generowaniu obrazów z rozkładu prawdopodobieństwa.

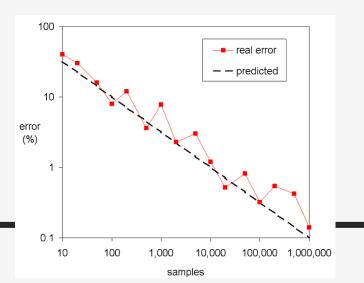


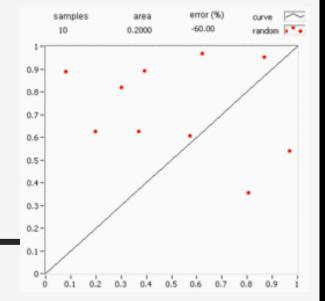
W fizyce używana głównie do symulowania układów z małą liczbą punktów swobody takich jak: ciecze, nieuporządkowane materiały, silnie sprzężone ciała stałe czy struktury komórkowe



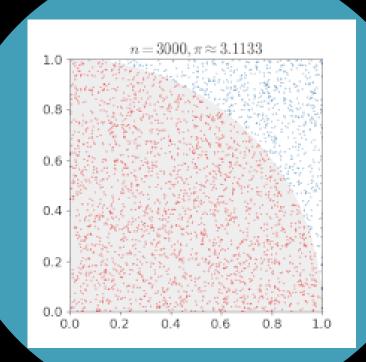
Dokładność tych metod zależna jest od liczby sprawdzeń oraz jakości użytego

generatora liczb pseudolosowych.

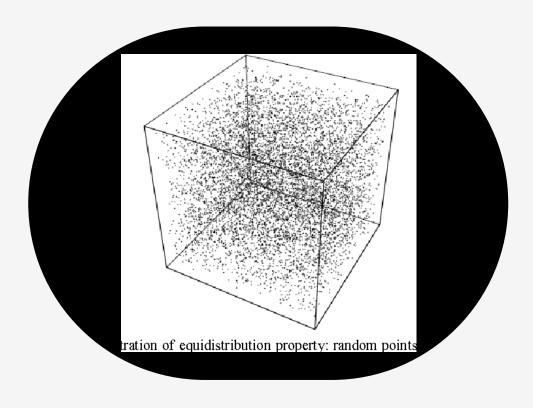




Metody Monte Carlo



Generatory liczb pseudolosowych





Program, który na podstawie niewielkiej ilości informacji (ziarno) generuje deterministycznie ciąg bitów, który pod pewnymi względami jest nieodróżnialny od ciągu uzyskanego z prawdziwie losowego źródła



Generatory nie generują ciągów prawdziwie losowych – generator inicjowany ziarnem, które może przyjąć k różnych wartości, jest w stanie wyprodukować co najwyżej k różnych ciągów liczb.



W algorytmach probabilistycznych (całkowanie Monte Carlo) potrzebne jest jedynie źródło wartości o cechach przybliżonych do liczb prawdziwie losowych, chociaż jakość losowości może być decydująca dla dokładności obliczeń.



Dlatego przy zastosowaniu każdego nowego generatora do obliczeń numerycznych należy sprawdzić jego właściwości statystyczne (np. długość cyklu, równomierność rozkładu). Można też skorzystać z jednego ze standardowych testów jak test pokerowy czy test serii.



Przykładowe generatory liczb losowych:

- <u>Mersenne Twister</u>
- SNWS
- RDRAND
- RAN2
- Hoover
- LCG
- Xorshift

Mersenne Twister

Szybki, wysokiej jakości liczby pseudolosowe, rok 1997.

Nazwa od liczby pierwszej Mersenne'a

Zaprojektowany z myślą o metodach Monte Carlo i innych symulacjach statystycznych Nie nadaje się do kryptografii, obserwacja 624 iteracji (dla MT19937) pozwala przewidzieć kolejne.

32 bitowa długość słowa

Domyślny generator wielu języków programowania czy programów oraz bibliotek

Okres $2^{19937} - 1$

Wysoki stopień równomiernego rozmieszczenia

Spełnia liczne testy statystycznej losowości (np. diehard), spełnia większość testów bardziej rygorystycznych jak TestUO1 Crush

SNWS generator

(Shuffled Nested Weyl Sequence)

Polega na Teorii Weyla (Weyl Sequence) i jej wersji zagnieżdżonej oraz przetasowanej

Stworzony przez Holiana i współpracowników z myślą o symulacjach dynamiki molekularnej na dużą skalę w 1994 roku Przechodzi testy min. jednorodności, korelacji, wyżarzania oraz "Monkey Test" Bardzo łatwy w implementacji, bardzo szybki, potrzebuje mało pamięci

Zmodyfikowana wersja dla symulacji Monte Carlo

RDRAND

Instrukcja zwracania losowej
liczby z sprzętowego RNG
znajdującego się na
procesorze Intela
wykorzystującego ziarno z
źródła entropii procesora

AMD dało wsparcie instrukcji w 2015r

Bezpieczny dla kryptografii

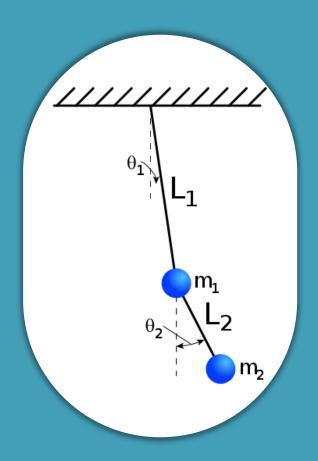
Wykorzystywany w min certyfikatach OpenSSL

Wykorzystywany przy
metodach Monte Carlo min.
przy modelowaniu fizycznych
właściwości brązowych
karłów.

Zdecydowanie wolniejszy dla metod Monte Carlo w porównaniu do Mersenne Twister (20x) czy standardowego generatora języka C czy Pythona.

Nie powinno jednak porównywać się pod tym kątem generatorów, które są kryptograficznie bezpieczne do normalnych

Układy z małą liczbą stopni swobody



Stopień swobody to zmienna pozwalająca opisać stan układu fizycznego.

Liczba stopni swobody to najmniejsza liczba niezależnych zmiennych potrzebnych do jednoznacznego opisania stanu układu.

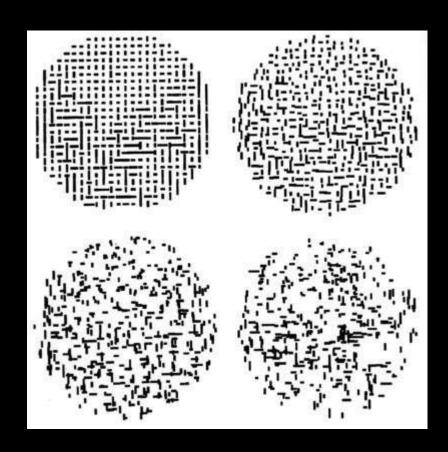
np. ciało punktowe w przestrzeni ma trzy stopnie swobody, ciało ślizgające – dwa, wahadło drgające w płaszczyźnie – jeden, a ciało sztywne – sześć (3 współrzędne środka masy, 3 rotacyjne)

Generatory można badać na wiele różnych sposobów, żaden generator nie będzie idealny do każdego eksperymentu czy danych, dlatego bardzo ważne jest wybranie odpowiedniego do naszych potrzeb. Pomocne przy tym są testy generatorów, min.

- TestU01
- Diehard tests

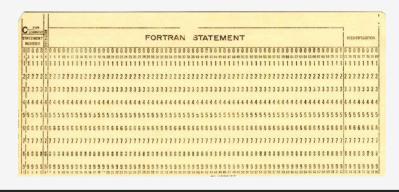
Przy badaniu generatorów należy pamiętać o tym jakich wyników oczekujemy i na czym nam bardziej zależy, np. bezpieczeństwo czy szybkość?

Testy generatorów



Fortran

- Jeden z pierwszych języków programowania,
- Powstał w 1957r w IBM dla zastosowań naukowych i inżynierskich,



- Cały czas powszechnie stosowany ze względu na prostą składnię oraz wysoką wydajność,
- Testowane są nim obecnie najszybsze i najpotężniejsze superkomputery.

- Obecne wersje umożliwiają programowanie strukturalne, obiektowe, modularne oraz równoległe.
- Dodatkowo w nowszych kompilatorach są obecne możliwości graficzne, które pozwalają na wizualizację wyników obliczeń (wykresy, tablice wielowymiarowe)

Bibliografia

Kroese, D. P.; Brereton, T.; Taimre, T.; Botev, Z. I. (2014). "Why the Monte Carlo method is so important today". WIREs Comput Stat. 6 (6): 386–392. doi:10.1002/wics.1314. S2CID 18521840.

Efficient Monte Carlo simulations using a shuffled nested Weyl sequence random number generator

By: Tretiakov, KV; Wojciechowski, KW

PHYSICAL REVIEW E Volume: 60 Issue: 6 Pages: 7626-7628 Part: B Published: DEC 1999

Barker, Elaine; Barker, William; Burr, William; Polk, William; Smid, Miles (July 2012). "Recommendation for Key Management" (PDF). NIST Special Publication 800-57. NIST. Retrieved 19 August 2013.

"Pseudorandom number generators". Khan Academy. Retrieved 2016-01-11.

M. Matsumoto & T. Nishimura, "Mersenne twister: a 623-dimensionally equidistributed uniform pseudorandom number generator", ACM Trans. Model. Comput. Simul. 8, 3 (1998).

Weyl, H. (September 1916). "Über die Gleichverteilung von Zahlen mod. Eins" [On the uniform distribution of numbers modulo one]. Mathematische Annalen (in German). 77 (3): 313–352. doi:10.1007/BF01475864. S2CID 123470919.

W. Królikowski, W. Rubinowicz: Mechanika teoretyczna. Warszawa: PWN, 2012

The Marsaglia Random Number CDROM including the Diehard Battery of Tests of Randomness". Florida State University. 1995. Archived from the original on 2016-01-25.

Wojciech Sobieski, GNU Fortran z elementami wizualizacji danych, Wydawnictwo Uniwersytetu Warmińsko-Mazurskiego w Olsztynie, Olsztyn 2008

Pierre L'Ecuyer & Richard Simard (2007), "TestU01: A Software Library in ANSI C for Empirical Testing of Random Number Generators", ACM Transactions on Mathematical Software, 33: 22.

DZIĘKUJĘ ZA UWAGĘ

Kacper Kalinowski