CENTRO FEDERAL DE EDUCAÇÃO TECNOLÓGICA DE MINAS GERAIS CAMPUS TIMÓTEO

João Pedro Pereira de Assis Castro Santos Juliana Silva Cruz Sartori

PRNG (PSEUDORANDOM NUMBER GENERATORS)

Timóteo

2022

1 Introdução

A geração de números aleatórios tem muitos usos (em sua maioria em estatística, para amostragem aleatória e simulação). Antes da computação moderna, pesquisadores que precisavam de números aleatórios os gerava através de vários meios (dado, cartas, roleta, etc.), ou utilizavam as tabelas de números aleatórios existentes. A primeira tentativa de prover para os pesquisadores um suprimento pronto de dígitos aleatórios foi feita em 1927, quando a Cambridge University Press publicou uma tabela de 41.600 dígitos desenvolvida por Leonard H.C. Tippet. Em 1947, a RAND Corporation gerou números por meio de uma simulação eletrônica de uma roleta; os resultados foram eventualmente publicados em 1955 como A Million Random Digits with 100,000 Normal Deviates (Um milhão de dígitos aleatórios com 100.000 desvios normais).(Wikipedia, 2021a)

John von Neumann foi um pioneiro dos geradores de números aleatórios baseados em computadores. Um contribuidor notável no campo da geração de números pseudoa leatórios para uso prático, é um matemático paquistanês Dr. Arif Zaman. Em 1951, Derrick Henry Lehmer inventou o gerador linear congruente, utilizado na maioria dos geradores de números pseudoa leatórios atuais. Com a disseminação do uso dos computadores, geradores de números pseudoa leatórios substituíram as tabelas numéricas, e "verdadeiros"geradores aleatórios (hardwares geradores de números pseudoa leatórios) são utilizados apenas em alguns casos. (Wikipedia, 2021a)

Uma variável pseudo aleatória é uma variável que é criada por um procedimento determinístico (frequentemente um programa de computador ou uma subrotina) que (geralmente) recebe bits aleatórios como entrada. A cadeia pseudoaleatória irá, tipicamente, ser maior do que a cadeia aleatória original, porém menos aleatória (menor entropia, no sentido aplicado na teoria da informação). Isto pode ser útil para algoritmos aleatórios. Geradores de números pseudoa leatórios são amplamente utilizados em aplicações como modelagem computacional (e.g., Cadeias de Markov), estatística, design experimental, etc. Alguns deles são suficientemente aleatórios para serem úteis nestas aplicações; muitos não são, e uma sofisticação considerável é necessária para determinar corretamente a diferença para qualquer propósito em particular. O uso não-precavido de geradores de números pseudoa leatórios prontamente disponíveis tem causado danos consideráveis, e por muito tempo sustentados, no valor de um grande número de projetos de pesquisas por muitos anos.(Wikipedia, 2021a)

2 Desenvolvimento

O código XorShift é baseado em mudanças de posição nos bits ou bit shifts. O algoritmo implementado usa a operação de shift para fazer três movimentações nos bits do valor binário da semente, em seguida soma o resultado de tais shifts a um incremento, também advindo da semente somada ao valor Long 123456789L, e faz sua divisão pelo valor máx(número máximo de bits do valor "randomizado") pela operação %(módulo), a fim de entregar o resto da divisão como valor final. Caso o valor seja negativo, ele é multiplicado por -1 antes de ser retornado.

Abaixo segue o código implementado:

```
package rngtests
 * @author Juliana e João Pedro
public class RNGTests {
 public static void main(String[] args) {
     PRNG ale = new PRNG(1);
int n = ale.nextInt(1000); //quantidade maxima de bits
        n = ale.nextInt(1000):
       // System.out.println(i+":");
        System.out.println(n);
public class PRNG {
  private long last;
  private long inc;
  public PRNG(long seed) {
     seed = System.nanoTime();
     this.last = seed | 1;
     inc = seed;
  public int nextInt(int max) {
     last ^= (last << 400);
     last ^= (last >>> 700);
last ^= (last << 100);
     inc += 123456789123456789L; //num magico(incremento)
     int out = (int) ((last + inc) % max):
     return (out < 0) ? -out : out;
```

Figura 1 – XorShift produzido

A fim de responder a pergunta "O que difere o algoritmo em estudo do Java.util.Random", devemos compará-los.

O algoritmo da biblioteca java combina o código de gerador do tipo Xorshift com um gerador congruencial a fim de diversificar os resultados o máximo possível:

```
protected int next(int bits) {
  long oldseed, nextseed;
  AtomicLong seed = this.seed;
  do {
    oldseed = seed.get();
    nextseed = (oldseed * multiplier + addend) & mask; (fórmula do gerador congruencial)
    } while (Iseed.compareAndSet(oldseed, nextseed));
  return (int)(nextseed >>> (48 - bits)); (operação de shift)
}
```

Figura 2 – Java.util.Random(Gerador pseudo aleatório)

Ambos utilizam como seed(semente) o valor obtido usando System.nanoTime. O código implementado tem ordem de complexidade de tempo O(n) já que executa as chamadas de uma função O(1) n vezes dentro de um "for". O código util.Random do java tem complexidade de O(1) por fazer chamadas do método nextInt que também é O(1) -ele só é executado uma vez, a não ser que o valor resultante seja igual à semente que o originou-, se for utilizado também n vezes em um laço de repetição, terá também complexidade O(n), logo suas complexidades de tempo são iguais. Após testes imprimindo vários valores com o loop até o algoritmo começar a repetir uma mesma sequência "randomizada", encontramos o período de 144 com a execução do código xorshift, o que é igual a 2^7+16 , enquanto segundo a wikipédia (Wikipedia, 2021b) o período do algoritmo util.Random é de cerca de 2^{32} o que indica que o código util.Random pode retornar valores mais variados e menos previsíveis, devido ao período maior de variabilidade antes de sofrer repetições garantidas.(Wikipedia, 2021b)

TABELA: XORSHIFT

100%	x	Y	75%	×	Υ 200	50%	X	Y	25%	X	Y	10%	×	Y	5%	×	Y
559 300 562	559 562 74	300 533 571	559 300 562	559 562 74	300 533 571 470	559 300 562	559 562 74	300 533 571	559 300 562	559 562 74	9 300 533 571	559 300 562	\$ 559 562 74 913 247 874 762	Y 300 533 571 470 988 221	5% 559 300 562 533 74 571	X 559 562 74	9 300 533 571
533 74	913 247	470 988	533 74	913 247	470 988 221	533 74	913 247	470 988	533 74	913 247	470 988 221	533 74	913 247	470 988	533 74		571
571 913	X X X X X X X X X X	Y 20 333 353 353 353 353 353 353 353 353 35	571 913	x	221 259	98% 98%	\$ 559 562 74 913 247 874 975 247 874 975 247 874 975 975 975 975 975 975 975 975 975 975	Y 300 533 571 4471 568 569 577 68 422 409 249 530 58 58 58 58 58 58 58 58 58 58 58 58 58	25% 559 300 562 533 671 671 671 671 671 671 671 671	x 559 562 74 913 247 874 762 225 676 909 947 846 364 597 635 534 948	221 259	10% 559 300 562 533 74 571 913 470 247 988 874 221 762 259	874 762	221 259	571		
247 988	935 186	676 909	247 988	676 909	186 450	247 988	676 909	186 450	247 988	676 909	259 935 186 450 537 623 498	247 988					
874 221	450 537	947 846	874 221	947 846	537 623	874 221	947 846	537 623	874 221	947 846	537 623	874 221					
762 259	623 498	364 597	762 259	364 597	498 138	762 259	364 597	498 138	762 259	364 597	498 138	762 259					
935 676	311 810	948 285	935 676	534 948	311 810	935 676	534 948	311 810	935 676	534 948	849 311 810 826						
186 909	826 161	677 222	186 909	285 677	826 161	186 909	285 677	826 161	186 909	285	826						
450 947 627	999 122	260 973	450 947 527	222 260	999 122	450 947 637	222 260	999 122 514	450 947								
846 623	473 687	910 572	846 623	989 910	473 687	846 623	989 910	473 687	846 623								
364 498	434 202	339 301	364 498	572 339	434 202	364 498	572 339	434 202	364 498								
597 138 635	785 375 746	402 884 651	597 138 635	301 402 884	785 375 746	597 138 635	301 402 884	785 375 746	597 138 635								
849 534	890 97	613 714	849 534	651 613	890 97	849 534	651 613	890 97	849 534								
311 948	937 58	196 963	311 948	714 196	937 58	311 948	714 196 963 925 26	937 58	311 948								
285 826	422 409 249	9/25 26 508	285 826	925 26	422 409 249	285 826	925 26	422 409 249	285 826								
677 161	246 734	275 237	677 161	508 275	246 734	677 161											
999 990	895 561	338 820 597	999 990	237 338 930	895 561	999 990											
122 973	46 583	549 650	122 973	587 549	46 583	122 973											
514 989	873 622	132 899	514 989	650 132	200 200	514 989											
910 687	271 185	962 444	910 687	861 962	271 185	910 687											
572 434	310 670	211 173	572 434	444 211	310 670	572 434											
339 202	959 497	274 756	339 202	173 274	959 497	339 202											
785 402	982 647	131 586	785 402	523	982	785 402											
375 884	809 686	548 835	375 884			375 884											
746 651 890	294 335 121	819 898 236	746 651 890			746 651 890											
613 97	374 606	469 507	613 97			613 97											
714 937	23 433	406 924	714 937			714 937											
58 963	918 711	157 195 94	196 58 963			58 963											
422 925	871 750	612 845	422 925			422 925											
409 26	386 399	883 782	409 26			409 26											
508 246			508 246			249											
275 734			275 734														
237 895 338			237 895 338														
561 820			561 820														
934 587			934 587														
549 583			549 583														
650 873			650 873														
132 622 899			132 622 899														
358 861			358 861														
271 962			271 962														
185 444 310			185 444 310														
1999 1999			TMM TMM														
173 959 274			173 969 274														
497 756			497 756														
998 523 982			998 523 982														
131 647																	
586 809																	
686 835																	
819																	
335 898 121																	
236 374																	
335 898 121 236 374 469 606 507 23 408 433 924 62 157 918 195 711 94 871 752 883 399 782																	
23 406																	
433 924																	
62 157																	
195 711																	
94 871																	
750																	
045 386 883																	
399 782																	

Figura 3 – Valores obtidos em um período

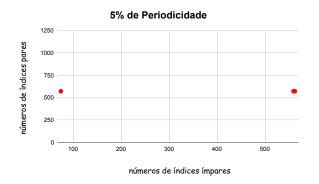
TABELA: JAVA.UTIL.RANDOM

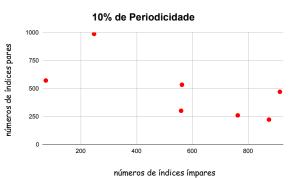
1989 1,	94	78% 7247 7247 153 359 359 359 359 359 359 359 370 774 377 787 787 787 785 785 4877 785 785 4877 487 487 487 487 487 5887 785 587 785 785 785 785 785 785	\$ 122 153 154 155	Y 500 507 500 507 500 507 500 507 500 507 500 507 500 507 500 507 500 507 500 507 500 500	98.0 98	\$2,772,774,775,775,775,775,775,775,775,775,775	97 947 959 959 959 959 959 959 959 959 959 95	2500. 727 727 727 727 728 729 729 729 729 729 729 729 729 729 729	\$27722 1939 98 608 5255 7772 785 98 633 635 497 795 497 985 985 985 985 985 985 985 985 985 985	9 17 19 19 19 19 19 19 19 19 19 19 19 19 19	99% 727 727 153 359 959 959 96 868 8653 555 370 772 487	X 752 753 909 98 608 525 772	947 948 794 5 5 5 5 3 370 487	952 722 723 733 153 153 159 939 734	722 153 939	9 647 939 794
1985 1,		785. 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	100 - 100 -		1-164 603 603 603 603 603 604 604 604 604 604 604 604 604 604 604											

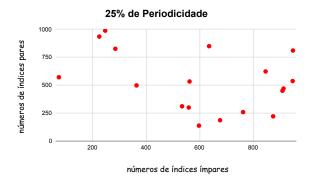
Figura 4 – Valores obtidos em um período

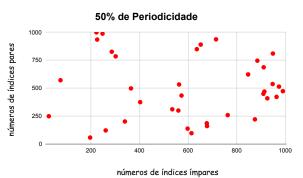
Para a melhor compreensão de como é a aleatoriedade dos gráficos tanto o XorShift implementado, quanto o gerador do java, foi realizado gráficos em duas dimensões, com um par de coordenadas x e y, definido pelas seguintes periodicidades: 5%, 10%,25%,50%, 75% e 100%.

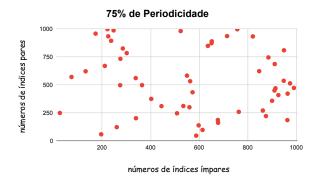
GRÁFICO EM XORSHIFT:











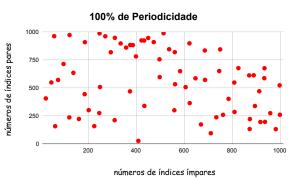
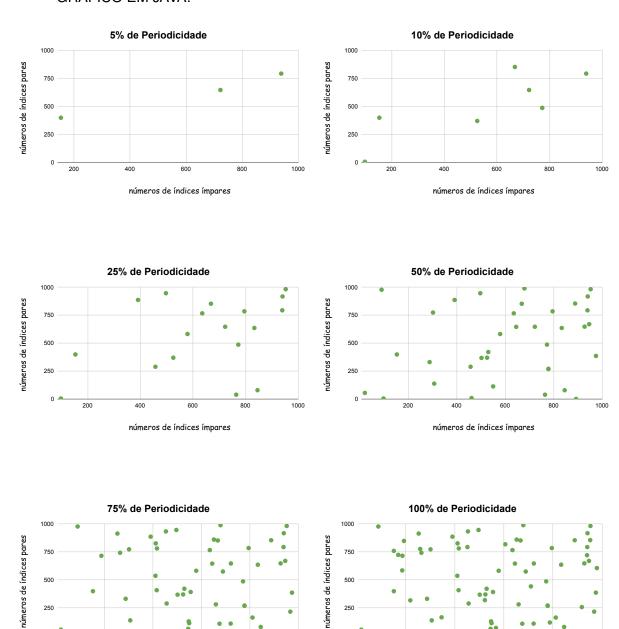
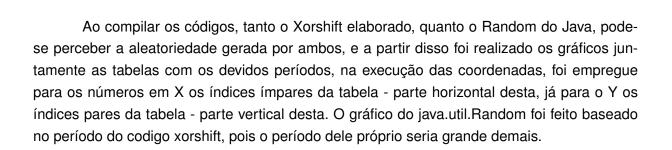


GRÁFICO EM JAVA:

400

números de índices ímpares





1000

200

400

números de índices ímpares

3 Conclusão

Contudo, pode-se concluir que o estudo dos geradores de valores pseudo aleatórios enfatizou a noção de que valores gerados computacionalmente nunca são verdadeiramente aleatórios, pois são advindos de operações lógicas e matemáticas. Destarte, a comparação do método mais simples, Xorshift, com o código mais sofisticado de java.util.Random demonstrou que um gerador complexo, com mais operações, é melhor pois gera sequências de valores com menos padrões e coincidências.

Referências

Wikipedia. *Pseudoaleatoriedade — Wikipédia, a enciclopédia livre*. 2021. Disponível em: ">https://pt.wikipedia.org/wiki/Pseudoaleatoriedade#:>">. Acesso em: 9 de setembro 2022. Citado na página 1.

Wikipedia. *Pseudoaleatoriedade — Wikipédia, a enciclopédia livre*. 2021. Disponível em: https://en.wikipedia.org/wiki/Linear_congruential_generator>. Acesso em: 10 de setembro 2022. Citado na página 3.