

# Objets combinatoires

## La fonction Random

Jean-Marc Vincent <sup>2</sup>

<sup>2</sup>Laboratoire d'Informatique de Grenoble

Janvier 2012

# Outline

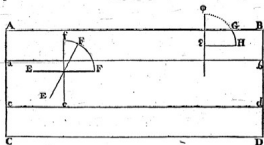
- 1 **Pourquoi générer ?**
- 2 Fabriquer le hasard
- 3 Générateurs pseudo-aléatoires
- 4 Ensembles finis : calcul modulo
- 5 Tester son générateur

# Algorithmes numériques randomisés

## Aiguille de Buffon

*D'ARITHMÉTIQUE MORALE. 101*  
 est simplement divisé par des joints parallèles, on jette en l'air une baguette, & que l'un des joueurs parie que la baguette ne croquera aucune des parallèles du parquet, & que l'autre au contraire parie que la baguette croquera quelques-unes de ces parallèles; on demande le sort de ces deux joueurs. On peut jouer ce jeu sur un damier avec une aiguille à coudre ou une épingle sans tête.

Pour le trouver, je tire d'abord entre les deux joints parallèles  $AB$  &  $CD$  du parquet, deux autres lignes



parallèles  $ab$  &  $cd$ , éloignées des premières de la moitié de la longueur de la baguette  $EF$ , & je vois évidemment que tant que le milieu de la baguette sera entre ces deux secondes parallèles, jamais elle ne pourra croquer les premières dans quelque situation  $EF, ef$ , qu'elle puisse se trouver; & comme tout ce qui peut arriver au-dessus de  $ab$  arrive de même au-dessous de  $cd$ , il ne s'agit que de déterminer l'un ou l'autre; pour cela je remarque que toutes les situations de la baguette peuvent être

## Modèle

$$\mathbb{P}(X + l \sin \alpha \leq a) = \frac{\int_0^\pi (a - l \sin \alpha) d\alpha}{\pi a} = \frac{2l}{\pi a}$$

Calcul de  $\pi$  par la répétition d'expériences

→ Méthode de Monte-Carlo

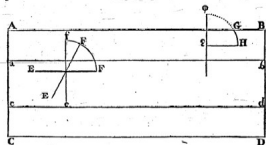
Calcul numérique d'intégrales (grdes dim)

# Algorithmes numériques randomisés

## Aiguille de Buffon

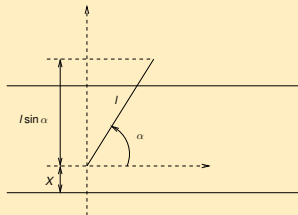
*D'ARITHMÉTIQUE MORALE. 101*  
 est simplement divisé par des joints parallèles, on jette en l'air une baguette, & que l'un des joueurs parie que la baguette ne croquera aucune des parallèles du parquet, & que l'autre au contraire parie que la baguette croquera quelques-unes de ces parallèles; on demande le fort de ces deux joueurs. On peut jouer ce jeu sur un damier avec une aiguille à coudre ou une épingle sans tête.

Pour le trouver, je tire d'abord entre les deux joints parallèles  $AB$  &  $CD$  du parquet, deux autres lignes



parallèles  $a b$  &  $c d$ , éloignées des premières de la moitié de la longueur de la baguette  $E F$ , & je vois évidemment que tant que le milieu de la baguette sera entre ces deux secondes parallèles, jamais elle ne pourra croquer les premières dans quelque situation  $E F$ ,  $e f$ , qu'elle puisse se trouver; & comme tout ce qui peut arriver au-dessus de  $a b$  arrive de même au-dessous de  $c d$ , il ne s'agit que de déterminer l'un ou l'autre; pour cela je remarque que toutes les situations de la baguette peuvent être

## Modèle



$X$  de loi uniforme sur  $[0 : a]$

$\alpha$  de loi uniforme sur  $[0, \pi]$

$a$

$\mathbb{P}(X + l \sin \alpha \geq a)$

$$\mathbb{P}(X + l \sin \alpha \leq a) = \frac{\int_0^\pi (a - l \sin \alpha) d\alpha}{\pi a} = \frac{2l}{\pi a}$$

Calcul de  $\pi$  par la répétition d'expériences

→ Méthode de Monte-Carlo

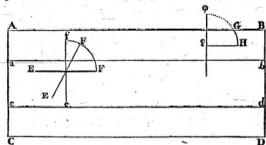
Calcul numérique d'intégrales (grdes dim)

# Algorithmes numériques randomisés

## Aiguille de Buffon

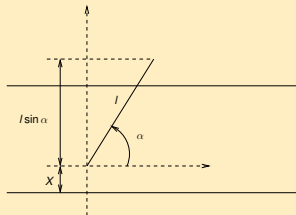
*D'ARITHMÉTIQUE MORALE. 101*  
 est simplement divisé par des joints parallèles, on jette en l'air une baguette, & que l'un des joueurs parie que la baguette ne croquera aucune des parallèles du parquet, & que l'autre au contraire parie que la baguette croquera quelques-unes de ces parallèles; on demande le fort de ces deux joueurs. On peut jouer ce jeu sur un damier avec une aiguille à coudre ou une épingle sans tête.

Pour le trouver, je tire d'abord entre les deux joints parallèles  $AB$  &  $CD$  du parquet, deux autres lignes



parallèles  $a$   $b$  &  $c$   $d$ , éloignées des premières de la moitié de la longueur de la baguette  $EF$ , & je vois évidemment que tant que le milieu de la baguette sera entre ces deux secondes parallèles, jamais elle ne pourra croquer les premières dans quelque situation  $E$   $F$ ,  $e$   $f$ , qu'elle puisse se trouver; & comme tout ce qui peut arriver au-dessus de  $a$   $b$  arrive de même au-dessous de  $c$   $d$ , il ne s'agit que de déterminer l'un ou l'autre; pour cela je remarque que toutes les situations de la baguette peuvent être

## Modèle



$X$  de loi uniforme sur  $[0 : a]$

$\alpha$  de loi uniforme sur  $[0, \pi]$

$\mathbb{P}(X + l \sin \alpha \geq a)$

$$\mathbb{P}(X + l \sin \alpha \leq a) = \frac{\int_0^\pi (a - l \sin \alpha) d\alpha}{\pi a} = \frac{2l}{\pi a}$$

Calcul de  $\pi$  par la répétition d'expériences

→ Méthode de Monte-Carlo

Calcul numérique d'intégrales (grdes dim)

# Georges Louis Leclerc Comte de Buffon (1707-1788)



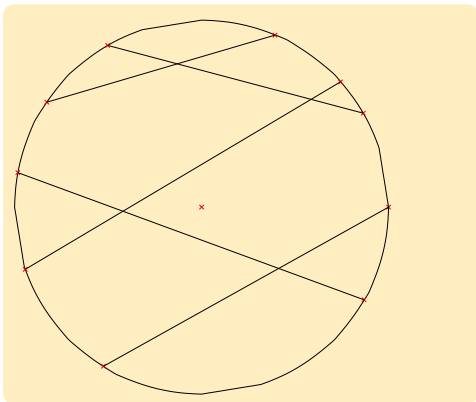
Georges-Louis Leclerc, comte de Buffon (7 septembre 1707 à Montbard - 16 avril 1788 à Paris), est un naturaliste, mathématicien, biologiste, cosmologiste et écrivain français. Ses théories ont influencé deux générations de naturalistes, parmi lesquels notamment Jean-Baptiste de Lamarck et Charles Darwin. La localité éponyme Buffon, dans la Côte-d'Or, fut la seigneurie de la famille Leclerc.

Les premiers travaux de Buffon ont été consacrés aux mathématiques. Il faut surtout signaler le Mémoire sur le jeu de franc carreau, qui présente l'originalité de faire intervenir le calcul infinitésimal dans le calcul des probabilités. Par la suite, Buffon utilisera les mathématiques dans ses recherches sur la résistance du bois et sur le refroidissement des planètes, ainsi que dans son Essai d'arithmétique morale (Supplément, t. IV, 1777), mais ces travaux montrent que, pour lui, les mathématiques ne sont qu'un moyen de préciser l'idée qu'il peut avoir des choses, et non une discipline autonome. Il est ingénieur plus que mathématicien.

Par contre, il est philosophe de tempérament. Le tome I de l'Histoire naturelle (1749) s'ouvre par un discours De la manière d'étudier et de traiter l'histoire naturelle, qui est une réflexion sur la valeur de la connaissance humaine. Rompant à la fois avec l'idéalisme rationaliste et l'empirisme sceptique, Buffon affirme la validité d'une science fondée sur les faits, mais sachant en dégager les lois, débarrassée de toute téléologie, d'une science qui sans doute ne vaut que pour l'homme, mais qui est la seule que l'homme puisse atteindre. Par la suite, Buffon admettra que l'homme peut découvrir les vraies lois de la nature (De la nature, 1re et 2e vues, Histoire naturelle, t. XII et XIII, 1764-1765). Son tempérament rationaliste l'emporte alors sur sa formation philosophique, d'inspiration sceptique.

# Génération d'objets géométriques

Joseph Bertrand : Générer une corde au hasard



Calculer la probabilité que la longueur de la corde dépasse la longueur du côté du triangle équilatéral inscrit dans le cercle.

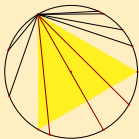
## Propositions

$$p = \frac{1}{2} \quad p = \frac{1}{3} \quad p = \frac{1}{4}$$

# Génération d'objets géométriques

Joseph Bertrand : Générer une corde au hasard

## Cercle



$$p = \frac{1}{3}.$$

## Rayons

$$p = \frac{1}{2}.$$

## Disque

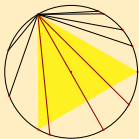
$$p = \frac{1}{4}.$$



# Génération d'objets géométriques

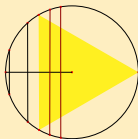
Joseph Bertrand : Générer une corde au hasard

**Cercle**



$$p = \frac{1}{3}.$$

**Rayons**



$$p = \frac{1}{2}.$$

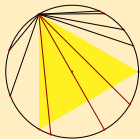
**Disque**

$$p = \frac{1}{4}.$$

# Génération d'objets géométriques

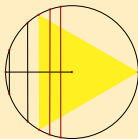
Joseph Bertrand : Générer une corde au hasard

## Cercle



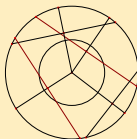
$$p = \frac{1}{3}.$$

## Rayons



$$p = \frac{1}{2}.$$

## Disque



$$p = \frac{1}{4}.$$

## Joseph Bertrand (1822-1900)



Joseph Louis François Bertrand, habituellement appelé Joseph Bertrand, né le 11 mars 1822 à Paris, mort le 3 avril 1900 à Paris, était un mathématicien, historien des sciences et académicien français.

Enfant prodige, à onze ans il suit les cours de l'École Polytechnique en auditeur libre. Entre onze et dix-sept ans il obtient deux baccalauréats, une licence et le doctorat ès sciences avec une thèse sur la théorie mathématique de l'électricité, puis est admis premier au concours d'entrée 1839 de l'École Polytechnique. Il est ensuite reçu au concours de l'agrégation de mathématiques des facultés et premier au premier concours d'agrégation de mathématiques des lycées avec Charles Briot, ainsi qu'à l'École des mines. Il fut professeur de mathématiques au lycée Saint-Louis, répétiteur, examinateur puis professeur d'analyse en 1852 à l'École polytechnique et titulaire de la chaire de physique et mathématiques au Collège de France en 1862 en remplacement de Jean-Baptiste Biot.

En 1845, en analysant une table de nombres premiers jusqu'à 6 000 000, il fait la conjecture qu'il y a toujours au moins un nombre premier entre  $n$  et  $2n-2$  pour tout  $n$  plus grand que 3.

Tchebychev a démontré cette conjecture, le postulat de Bertrand, en 1850.

Pour l'étude de la convergence des séries numériques, il mit au point un critère de comparaison plus fin que le critère de Riemann.

$$\sum \frac{1}{n^\alpha \log n^\beta} \text{ converge ssi } (\alpha, \beta) \geq (1, 1).$$

# Outline

- 1 Pourquoi générer ?
- 2 Fabriquer le hasard**
- 3 Générateurs pseudo-aléatoires
- 4 Ensembles finis : calcul modulo
- 5 Tester son générateur

# Machine à fabriquer du hasard

## Loterie

- Roue sur pivot, secteurs  
Principe : système dynamique chaotique avec amortissement
- Pièces, dés  
Principe : système complexe chaotique
- Machine à boule, loto, roulette
- Mélange de cartes  
Principe : coupes permutations mélanges

germe : action d'un individu

## Machines

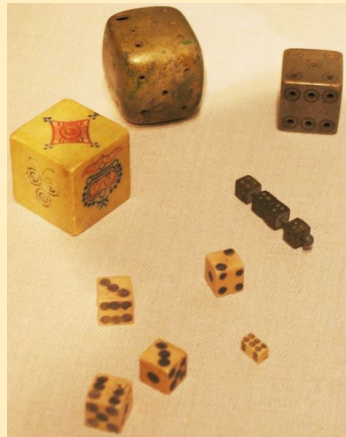
# Machine à fabriquer du hasard

## Loterie

- Roue sur pivot, secteurs  
Principe : système dynamique chaotique avec amortissement
- Pièces, dés  
Principe : système complexe chaotique
- Machine à boule, loto, roulette
- Mélange de cartes  
Principe : coupes permutations mélanges

germe : action d'un individu

## Machines



# Hasard pré-fabriqué

## Rand corporation

### Tables de chiffres aléatoires

TABLE OF RANDOM DIGITS

261

13000	31726	01273	30018	23348	46905	55238	72887	45155	43214	13849
13001	58971	74513	36733	38132	71757	31941	35033	78144	06848	08068
13002	82231	26139	04946	24067	75428	72736	41803	62250	57313	95123
13003	77344	73463	37182	43771	89843	81230	77118	22870	38154	75881
13004	76872	64900	83492	45705	34186	83778	12390	17114	73568	37874
13005	84233	60473	16486	71100	54383	61836	59952	10178	34692	78547
13006	87210	45484	55600	23878	80889	02192	96866	73851	84058	88751
13007	35977	63207	35434	83896	02874	37732	31086	28169	79356	08036
13008	05198	05007	14853	85395	35864	12427	34782	45374	98984	41389
13009	38587	32108	96342	03720	38884	45318	31882	16777	73426	05848
13010	94904	03297	22897	87687	68015	06467	51227	30046	89448	71107
13011	88247	23923	44274	70790	92271	14420	18070	58306	07202	58886
13012	44432	80733	84809	66224	06220	04781	33721	74739	72887	83880
13013	33126	08561	71384	48283	87523	28633	27120	38801	33653	89824
13014	30621	85366	20884	18538	13538	08753	50982	38275	89448	66653
13015	80069	17972	93322	43844	62247	44771	04393	05460	27042	45286
13016	17497	46460	10420	98540	23064	52468	85005	71728	10212	05245
13017	80233	13184	34628	77467	20073	45780	20657	38680	47487	28625
13018	73527	74518	22980	30180	39817	05211	46282	28120	74189	89850
13019	08833	55663	24690	77713	71466	21321	18399	43878	85688	70390
13020	10858	14467	48960	86271	46747	79393	00990	11862	36239	04821
13021	61506	44310	20783	03362	20728	84849	85428	39827	71845	87280
13022	08293	29600	01855	85856	73854	87617	83377	46545	36897	28987
13023	20335	38982	46117	77484	28287	81494	78936	29525	95206	13961
13024	49721	04854	50224	80581	82279	18424	78790	12441	07204	82899
13025	14221	07945	62399	85323	25943	49355	45022	07855	26514	87865
13026	83101	00048	13932	05702	10612	44462	45401	77891	48988	28486
13027	58226	72306	17424	21806	51802	81426	18768	82177	78183	13468
13028	22820	24220	44828	48039	51724	01714	41469	64339	11099	21809
13029	25056	87173	31622	24229	86819	36494	13604	58894	66644	89927
13030	81463	87254	33416	48804	29226	21585	30209	79996	81974	53180
13031	07847	88248	87702	79839	09002	24181	80214	80144	72716	56288
13032	66823	83486	37027	88861	14134	29973	38708	42882	82802	17870
13033	65208	22040	89880	86278	82299	81915	02879	78353	91123	18407
13034	83724	77977	25411	83968	79874	91903	81586	08218	37228	87202
13035	21079	28714	11486	82300	89004	39467	85906	02846	01269	54713
13036	21522	88312	48214	24724	60072	87245	84820	09476	97898	86228
13037	84697	18189	08829	98579	23202	77186	07999	65278	82898	92532
13038	88041	25422	09070	22024	81281	20182	71853	89982	06672	76826
13039	72555	13689	79605	02064	43723	62670	29288	84828	27420	51340
13040	76683	72429	29756	24281	28109	83102	17893	49260	68206	37649
13041	11494	87384	70805	90689	42316	09041	28413	72842	49403	24882
13042	94887	48830	04792	29088	78985	46813	15760	76209	68260	09927
13043	12519	88602	68483	29883	80117	46227	47612	87109	07843	13485
13044	26740	20803	17977	03214	18017	91518	82720	00720	71480	71840
13045	04247	07456	07287	27502	69380	05208	01114	35889	38610	07793
13046	68389	81870	21017	81880	59520	27275	28815	88156	28023	21842
13047	16413	94371	11427	28482	80506	24001	08885	09549	16003	13469
13048	12405	79889	21899	28884	27109	90126	51287	16884	20888	08848
13049	81123	81313	80450	84161	00992	20881	23282	84638	84482	24914

## Bits aléatoires

- RandomNumbers
- Hotbits
- Fourmilab
- Générateur de Marsaglia
- Diehard tests
- etc.

# Hasard pré-fabriqu

## Rand corporation

### Tables de chiffres aléatoires

TABLE OF RANDOM DIGITS 261

13000	31726	01273	30018	23248	46905	55238	72887	45155	43214	11849
13001	58971	74513	36733	28132	71757	31941	35033	75144	06848	08068
13002	82231	26139	04946	24067	75428	72736	41803	62230	57312	95123
13003	77344	73453	17182	43771	89443	92120	77118	22870	26154	75891
13004	76873	64900	83492	43750	34186	83778	12390	17114	73268	37874
13005	84233	60473	16486	71100	54383	61308	59952	10178	34692	78547
13006	87210	45484	33500	23878	80889	02192	96866	73851	84055	88751
13007	35977	63207	35434	83895	02874	27722	31086	28169	79355	08036
13008	05198	05037	14653	85395	32864	12217	34792	45274	98984	41389
13009	38587	32108	95342	03720	38884	55318	31882	16777	73426	05048
13010	94804	03297	22897	87867	68015	06457	51227	30046	89448	71107
13011	88247	23923	44274	70790	92271	14420	18070	58305	07202	58886
13012	44432	80733	84809	66226	06220	04781	32721	74739	72887	83890
13013	33126	08561	71384	48283	97522	29853	27120	38801	33653	89824
13014	30621	85366	20986	18538	13338	08753	50982	36375	89448	66653
13015	80069	17972	93322	43844	62347	44771	04392	05460	27082	45286
13016	17497	46460	10420	28540	22064	02468	85005	71728	10212	05243
13017	80213	11188	14618	77467	20073	45780	20057	38680	47487	28465
13018	73527	74518	22980	30180	39817	05211	46292	28120	74189	89850
13019	08833	55063	24580	77713	71466	11321	18299	43878	85688	70290
13020	10858	14467	48960	86271	46747	79393	00990	11862	26219	04821
13021	61506	44310	20783	03362	20728	84849	85428	39827	71845	37280
13022	08293	29000	03855	73854	87517	83377	84587	84587	84587	28987
13023	20235	38982	46117	77484	28287	81494	78936	29525	93206	13961
13024	49721	04854	20224	80581	82279	18424	78790	12441	67204	82899
13025	14221	07945	82399	83323	25943	49355	45522	07385	26514	87865
13026	83101	00048	13932	05702	10612	44462	45401	77891	48988	28486
13027	58226	72306	17124	21006	51802	81426	12768	82177	78183	13460
13028	22820	24220	44828	49299	51724	61714	41469	64239	11999	21809
13029	25056	87712	31622	24229	80819	36494	13604	68394	66064	89927
13030	81462	87254	33416	48804	29226	21585	20209	79995	81974	53180
13031	07847	88248	87702	79829	09002	24181	80214	80164	72716	56288
13032	68823	83486	37037	88861	14134	25973	38708	42882	82802	17870
13033	62509	22040	89880	88298	82299	81915	02979	78353	91123	18407
13034	83724	77977	25411	83968	79874	91903	81586	08218	37228	97202
13035	21079	28714	11486	82300	89004	29467	85906	02464	01269	54713
13036	21252	88312	46214	24724	60072	87245	84820	09076	97898	84628
13037	84697	18189	08029	98579	23202	77186	07989	65278	82898	22332
13038	08041	25422	09070	22024	81281	20182	71853	89902	76623	84626
13039	72555	13689	79005	02064	43723	62670	29288	84828	27420	51340
13040	76682	72429	29756	24281	28109	83102	17892	49260	65206	37849
13041	71084	87384	70805	90689	42316	09041	28413	72842	48487	24487
13042	94987	48830	04792	29088	78985	46813	15765	76209	68260	09927
13043	12519	88602	08083	08083	29117	46227	47812	87109	07843	18882
13044	20740	20803	17977	02314	18017	91518	82720	00720	71480	71840
13045	04247	07456	07287	27502	69380	05208	01114	35889	38610	07792
13046	68389	17870	21017	81880	59220	27275	28915	88156	28023	21802
13047	16412	94371	11427	28422	80506	24001	98885	09549	16033	13469
13048	12426	79889	21899	28884	27109	90126	51207	16884	20885	08488
13049	28123	81313	80450	84161	00991	20881	23282	84638	84482	24914

## Bits aléatoires

- RandomNumbers
- Hotbits
- Fourmilab
- Générateur de Marsaglia
- Diehard tests
- etc.



# Outline

- 1 Pourquoi générer ?
- 2 Fabriquer le hasard
- 3 Générateurs pseudo-aléatoires**
- 4 Ensembles finis : calcul modulo
- 5 Tester son générateur

# Méthode de Monte-Carlo

## Intégration numérique

**Projet Manhattan** Simulation de réaction nucléaire => équation aux dérivées partielles

$$I = \int_a^b f(x) dx \simeq \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N f(U_i).$$

Stanislaw Marcin Ulam (math)

Enrico Fermi (physique)

John von Neumann (math app)

Nicholas Metropolis (physique)

## Ordinateur : Eniac 1943

Electronic Numerical Integrator And Computer

John Mauchly et J. Presper Eckert

University of Pennsylvania.

# Méthode de Monte-Carlo

## Intégration numérique

**Projet Manhattan** Simulation de réaction nucléaire => équation aux dérivées partielles

$$I = \int_a^b f(x) dx \simeq \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N f(U_i).$$

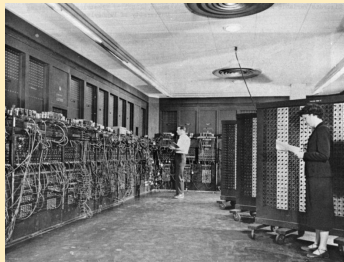
Stanislaw Marcin Ulam (math)

Enrico Fermi (physique)

John von Neumann (math app)

Nicholas Metropolis (physique)

## Ordinateur : Eniac 1943



Electronic Numerical Integrator And Computer

John Mauchly et J. Presper Eckert

University of Pennsylvania.

# John von Neuman (1903-1957)



Mathématicien américain d'origine hongroise. Il a apporté d'importantes contributions tant en mécanique quantique, qu'en analyse fonctionnelle, en théorie des ensembles, en informatique, en sciences économiques ainsi que dans beaucoup d'autres domaines des mathématiques et de la physique. Il a de plus participé aux programmes militaires américains.

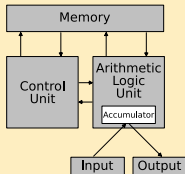
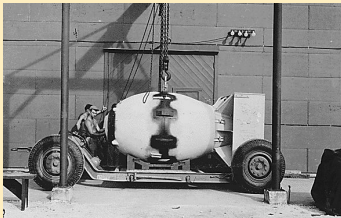
## Architecture des ordinateurs

# John von Neuman (1903-1957)

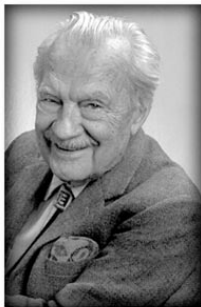


Mathématicien américain d'origine hongroise. Il a apporté d'importantes contributions tant en mécanique quantique, qu'en analyse fonctionnelle, en théorie des ensembles, en informatique, en sciences économiques ainsi que dans beaucoup d'autres domaines des mathématiques et de la physique. Il a de plus participé aux programmes militaires américains.

## Architecture des ordinateurs



# Nicholas Metropolis (1915-1999)



Nick Metropolis

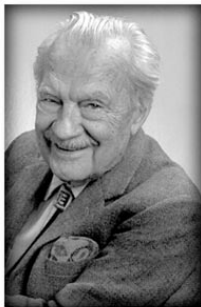
Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$

# Nicholas Metropolis (1915-1999)



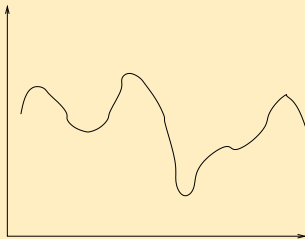
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

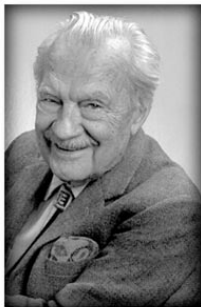
## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$



# Nicholas Metropolis (1915-1999)



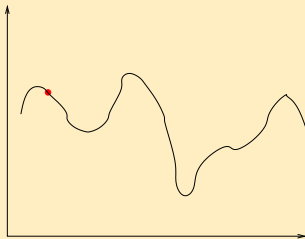
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

## Recuit simulé

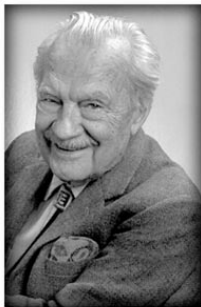
Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$





# Nicholas Metropolis (1915-1999)



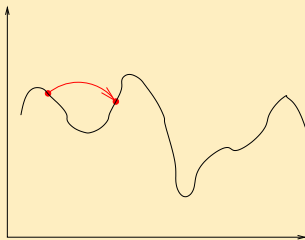
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

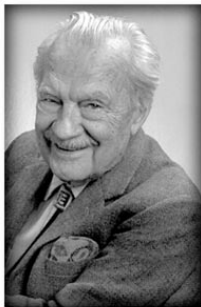
## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$



# Nicholas Metropolis (1915-1999)



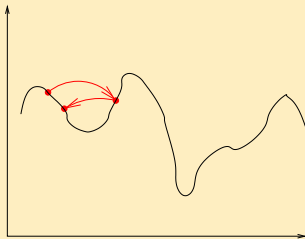
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

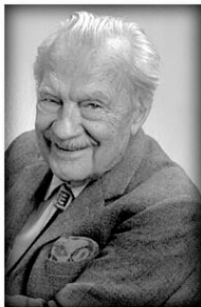
## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$



# Nicholas Metropolis (1915-1999)



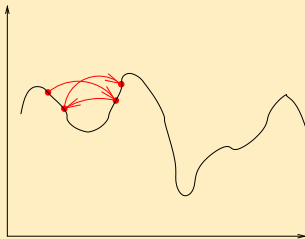
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

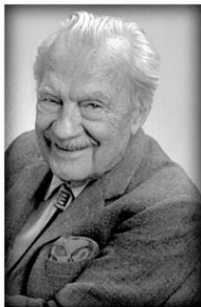
## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$



# Nicholas Metropolis (1915-1999)



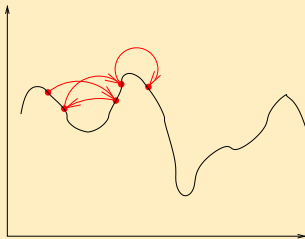
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$



# Nicholas Metropolis (1915-1999)



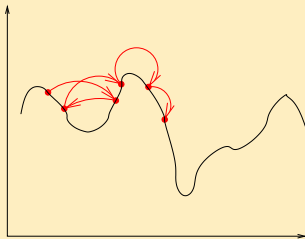
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

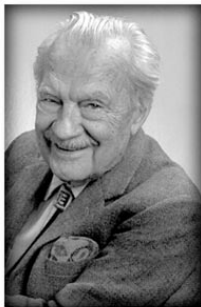
## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$



# Nicholas Metropolis (1915-1999)



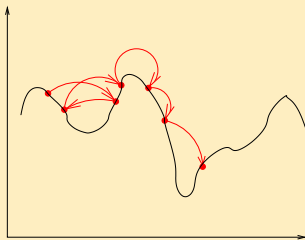
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

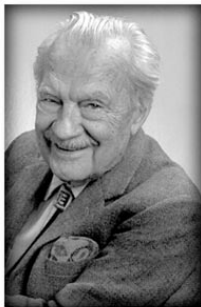
## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$



# Nicholas Metropolis (1915-1999)



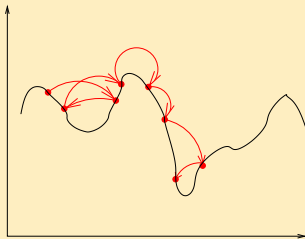
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

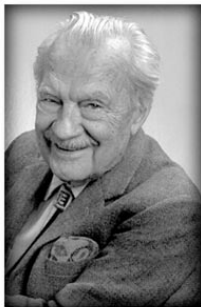
## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$



# Nicholas Metropolis (1915-1999)



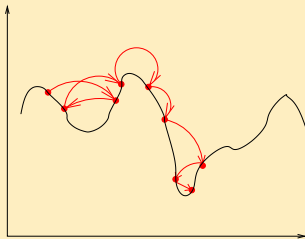
Nick Metropolis

Metropolis contributed several original ideas to mathematics and physics. Perhaps the most widely known is the Monte Carlo method. Also, in 1953 Metropolis co-authored the first paper on a technique that was central to the method known now as simulated annealing. He also developed an algorithm (the Metropolis algorithm or Metropolis-Hastings algorithm) for generating samples from the Boltzmann distribution, later generalized by W.K. Hastings.

## Recuit simulé

Convergence vers un minimum global par une descente de gradient stochastique.

$$X_{n+1} = X_n - \vec{\text{grad}}\Phi(X_n)\Delta(\text{Random}).$$





# Générateur pseudo-aléatoire (1)

## Milieu des carrés

Objets : entiers

Idée : mélanger

Algorithme de génération

$x \leftarrow \text{germe}$

**repeat**

$y \leftarrow x^2$

$x \leftarrow \text{milieu}(y)$

*ecrire*( $x$ )

**until** Fin de simulation

## Exemple

$$x_0 = 5869 \rightarrow x_0^2 = 34|4451|61$$

$$x_1 = 4451 \rightarrow x_1^2 = 19|8114|01$$

$$x_2 = 8114 \rightarrow x_2^2 = 65|8369|96$$

$$x_3 = 8369 \rightarrow x_3^2 = 70|0401|61$$

$$x_4 = 0401 \rightarrow x_4^2 = 00|1608|01$$

$$x_5 = 1608 \rightarrow x_5^2 = 02|5856|64$$

$$x_6 = 5856 \rightarrow x_6^2 = 34|2927|36$$

$$x_7 = 5856 \rightarrow \dots$$

# Générateur pseudo-aléatoire (1)

## Milieu des carrés

Objets : entiers

Idée : mélanger

Algorithme de génération

$x \leftarrow \text{germe}$

**repeat**

$y \leftarrow x^2$

$x \leftarrow \text{milieu}(y)$

$\text{ecrire}(x)$

**until** Fin de simulation

## Exemple

$$x_0 = 5869 \rightarrow x_0^2 = 34|4451|61$$

$$x_1 = 4451 \rightarrow x_1^2 = 19|8114|01$$

$$x_2 = 8114 \rightarrow x_2^2 = 65|8369|96$$

$$x_3 = 8369 \rightarrow x_3^2 = 70|0401|61$$

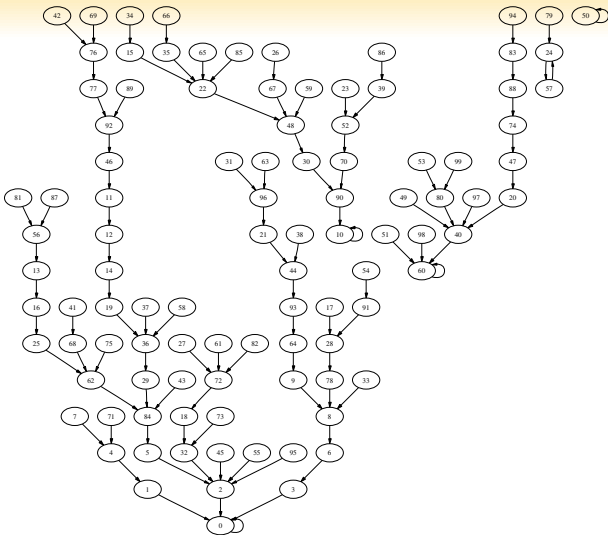
$$x_4 = 0401 \rightarrow x_4^2 = 00|1608|01$$

$$x_5 = 1608 \rightarrow x_5^2 = 02|5856|64$$

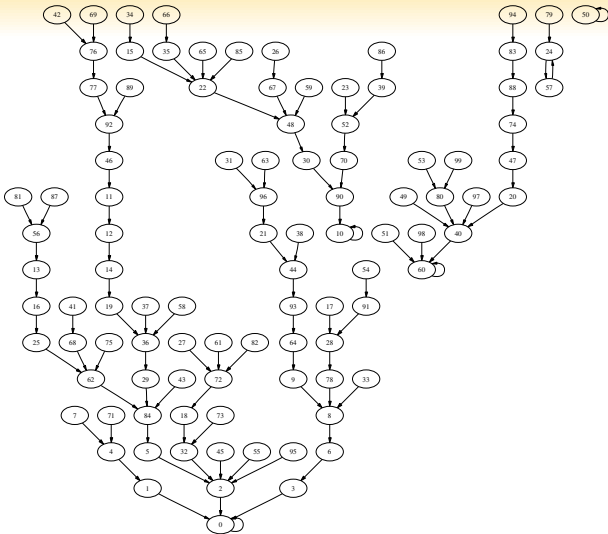
$$x_6 = 5856 \rightarrow x_6^2 = 34|2927|36$$

$$x_7 = 5856 \rightarrow \dots$$

# Milieu des carrés



# Milieu des carrés



# Outline

- 1 Pourquoi générer ?
- 2 Fabriquer le hasard
- 3 Générateurs pseudo-aléatoires
- 4 Ensembles finis : calcul modulo**
- 5 Tester son générateur

## Générateur pseudo-aléatoire (2)

### Transformation modulo

Transformation linéaire

Objets : entiers  $\{0, \dots, m-1\}$

Données :  $a, b \in \{0, \dots, m-1\}$

$x_{n+1} = a * x_n + b \pmod m$

$x \leftarrow$  germe

**repeat**

$x \leftarrow a * x + b \pmod n$

*ecrire*( $x$ )

**until** Fin de simulation

### Exemple

$a = 11, b = 1, m = 71$

$17 \rightarrow 46 \rightarrow 10 \rightarrow 40 \rightarrow 15 \rightarrow 24 \rightarrow \dots$

Diagramme  $x_{n+1} = 3 * x_n + 4 \pmod{11}$

## Générateur pseudo-aléatoire (2)

### Transformation modulo

Transformation linéaire

Objets : entiers  $\{0, \dots, m-1\}$

Données :  $a, b \in \{0, \dots, m-1\}$

$$x_{n+1} = a * x_n + b \pmod{m}$$

$x \leftarrow \text{germe}$

**repeat**

$x \leftarrow a * x + b \pmod{m}$

*ecrire*( $x$ )

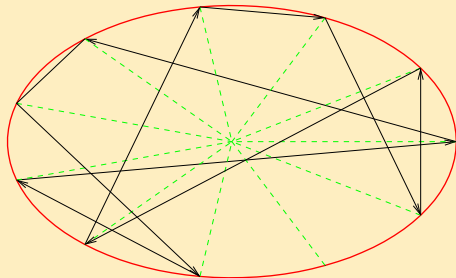
**until** Fin de simulation

### Exemple

$$a = 11, b = 1, m = 71$$

$$17 \rightarrow 46 \rightarrow 10 \rightarrow 40 \rightarrow 15 \rightarrow 24 \rightarrow \dots$$

Diagramme  $x_{n+1} = 3 * x_n + 4 \pmod{11}$



# Générateurs congruents

Trouver un cycle maximum

## Theorem

*Théorème Hull-Dobell, (1962) Soit la suite  $(x_n)$  produite par l'algorithme  $x_{n+1} = ax_n + b \pmod m$ . Alors le cycle maximal est de longueur  $m$  si et seulement si les trois hypothèses suivantes sont vérifiées:*

- 1  $\text{PGCD}(a, m) = 1, \text{PGCD}(b, m) = 1;$
- 2 *si un nombre premier  $p$  divise  $m$ , alors  $p$  divise  $a - 1;$*
- 3 *si 4 divise  $m$ , alors 4 divise  $a - 1.$*

Donne l'uniformité, pas le "mélange"



## Exemples de générateurs congruents

$$x_{n+1} = 7^5 x_n \pmod{2^{31} - 1}, \text{ (générateur IBM)}$$

$$x_{n+1} = 427419669081 x_n \pmod{999999999989},$$

(générateur Maple, 999999999989 est premier)

$$x_{n+1} = 3^{15} x_n \pmod{2^{32}},$$

$$x_{n+1} = 3 + 2^{16} x_n \pmod{2^{31}},$$

$$x_{n+1} = 13^{13} x_n \pmod{2^{59}},$$

$$x_{n+1} = 24298 x_n + 99991 \pmod{199017},$$

dont les périodes respectives sont:

$$2^{30} = 1\ 073\ 741\ 824,$$

$$2^{29} = 536\ 870\ 912,$$

$$2^{57} = 144\ 115\ 188\ 075\ 855\ 872,$$

$$199\ 017$$

The GLIBC random number generator

# Générateurs de bits aléatoires

$x = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$  et  $y = \{y_1, y_2, \dots, y_n, \dots\}$   
suites de bits “au hasard”

## Théorème : Vive le XOR (ou exclusif)

La suite  $z = \{z_1, z_2, \dots, z_n, \dots\}$  avec  $z_i = x_i \text{ XOR } y_i$  est meilleure que  $x$  et que  $y$ .

Hypothèse  $x_i$  et  $y_i$  indépendantes.

Preuve :

## Générateurs de bits aléatoires

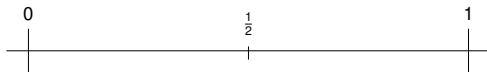
$x = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$  et  $y = \{y_1, y_2, \dots, y_n, \dots\}$   
suites de bits "au hasard"

### Théorème : Vive le XOR (ou exclusif)

La suite  $z = \{z_1, z_2, \dots, z_n, \dots\}$  avec  $z_i = x_i \text{ XOR } y_i$  est meilleure que  $x$  et que  $y$ .

Hypothèse  $x_i$  et  $y_i$  indépendantes.

Preuve :



## Générateurs de bits aléatoires

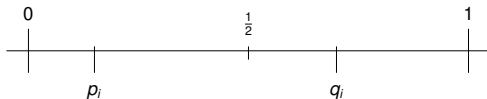
$x = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$  et  $y = \{y_1, y_2, \dots, y_n, \dots\}$   
suites de bits "au hasard"

### Théorème : Vive le *XOR* (ou exclusif)

La suite  $z = \{z_1, z_2, \dots, z_n, \dots\}$  avec  $z_i = x_i \text{ XOR } y_i$  est meilleure que  $x$  et que  $y$ .

Hypothèse  $x_i$  et  $y_i$  indépendantes.

Preuve :



$$\mathbb{P}(X_i \text{ XOR } Y_i = 1) = p_i(1 - q_i) + (1 - p_i)q_i$$

## Générateurs de bits aléatoires

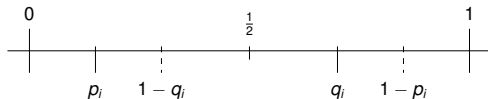
$x = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$  et  $y = \{y_1, y_2, \dots, y_n, \dots\}$   
suites de bits "au hasard"

### Théorème : Vive le XOR (ou exclusif)

La suite  $z = \{z_1, z_2, \dots, z_n, \dots\}$  avec  $z_i = x_i \text{ XOR } y_i$  est meilleure que  $x$  et que  $y$ .

Hypothèse  $x_i$  et  $y_i$  indépendantes.

Preuve :



$$\mathbb{P}(X_i \text{ XOR } Y_i = 1) = p_i(1 - q_i) + (1 - p_i)q_i$$

## Générateurs de bits aléatoires

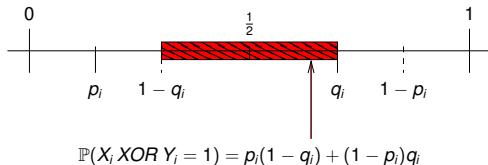
$x = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$  et  $y = \{y_1, y_2, \dots, y_n, \dots\}$   
suites de bits "au hasard"

### Théorème : Vive le XOR (ou exclusif)

La suite  $z = \{z_1, z_2, \dots, z_n, \dots\}$  avec  $z_i = x_i \text{ XOR } y_i$  est meilleure que  $x$  et que  $y$ .

Hypothèse  $x_i$  et  $y_i$  indépendantes.

Preuve :



## Générateurs de bits aléatoires (suite)

Générateur de bits indépendants mais *biaisé* :  $p = \mathbb{P}(x_i = 1)$

$$X = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$$

$$y_n = x_{nk+1} \text{ XOR } x_{nk+2} \text{ XOR } \dots \text{ XOR } x_{n(k+1)}$$

$$\mathbb{P}(y_n = 1) = \frac{1}{2} \left( 1 - (1 - 2p)^k \right) \xrightarrow{\text{exponentiellement}} \frac{1}{2}.$$

Approximation de la pièce sans biais (erreur contrôlée)

$$\text{Ex : } p = \frac{1}{3}, k = 10$$

$$\mathbb{P}(y_n = 1) \simeq \frac{1}{2} \pm 10^{-5}.$$

## Générateurs de bits aléatoires (suite et fin)

Générateur de bits indépendants mais *biaisé* :  $p = \mathbb{P}(x_i = 1)$

$x = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$

Réaliser une pièce sans biais

**repeat**

$X = \text{piece}();$

$Y = \text{piece}();$

**until**  $(X \neq Y)$

**retourne**  $X;$

Algorithme à base de rejet :  $\mathbb{P}(\text{acceptation}) = 2p(1 - p)$

Nombre moyen d'itérations :  $\bar{N} = \frac{1}{2p(1-p)}$

Ex :  $p = \frac{1}{3},$

$$\bar{N} = \frac{9}{4} = 2,25.$$



## Générateurs de bits aléatoires (suite et fin)

Générateur de bits indépendants mais *biaisé* :  $p = \mathbb{P}(x_i = 1)$

$x = \{x_1, x_2, \dots, x_n, \dots\}$

Réaliser une pièce sans biais

**repeat**

$X = \text{piece}();$

$Y = \text{piece}();$

**until**  $(X \neq Y)$

**retourne**  $X;$

Algorithme à base de rejet :  $\mathbb{P}(\textit{acceptation}) = 2p(1 - p)$

Nombre moyen d'itérations :  $\bar{N} = \frac{1}{2p(1-p)}$

Ex :  $p = \frac{1}{3},$

$$\bar{N} = \frac{9}{4} = 2,25.$$

# Générateur pseudo-aléatoire

Utiliser le *XOR* dans l'algorithme

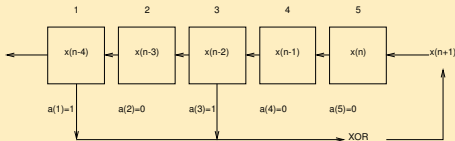
## Tausworthe (1965)

mot binaire initial (le germe)  $x^0 = (x_{-m+1}, \dots, x_{-1}, x_0)$ ,  
réurrence:

$$x_{n+1} = a_1 x_{n-m+1} + a_2 x_{n-m+1} + \dots + a_m x_n \pmod{2}$$

$a_1, a_2, \dots, a_m$  fixés

Registre à décalage rebouclé



# Générateurs pseudo-aléatoire (fin)

Utiliser le *XOR* dans l'algorithme

## Mersenne Twister (1998)

$$x_n = x_{n-(N-M)} \oplus (x_{n-N}^U | x_{n-N+1}^L) A$$

avec le jeu de paramètres adéquat :  
période =  $2^{19937} - 1$

## Blum Blum Shub Generator (1986)

$$x_{n+1} = x_n^2 \bmod M$$

Très mauvais du point de vue statistique  
Excellent pour la cryptographie

# Outline

- 1 Pourquoi générer ?
- 2 Fabriquer le hasard
- 3 Générateurs pseudo-aléatoires
- 4 Ensembles finis : calcul modulo
- 5 Tester son générateur**

# Propriétés attendues d'un générateur

## Tests d'uniformité

Observation : séquence de  $n$  bits

Calcul des fréquences empiriques

Calcul de distance ( $\chi^2$ , Kolmogorov-Smirnov,...)

$$Y_N = \sum_{i=1}^k \frac{(N_i - Np_i)^2}{Np_i}$$

lois statistiques

## Exemples

Motif	fréquence
0	$\frac{1}{2}$
1	$\frac{1}{2}$
00	$\frac{1}{4}$
01	$\frac{1}{4}$
10	$\frac{1}{4}$
11	$\frac{1}{4}$
000	$\frac{1}{8}$
⋮	⋮
⋮	⋮
010011	$\frac{1}{2^6}$
⋮	⋮
⋮	⋮

## Propriétés attendues d'un générateur (2)

### Tests d'indépendance

Observation : séquence de  $n$  bits  
Calcul des corrélations empiriques  
Calcul de distance avec des lois de référence  
exemples montées/descentes  
paires, triplets

### Test du Poker

Pour  $N = 9$  et  $k = 5$ ,

Configuration	Probabilité
a,b,c,d,e	
a,a,b,c,d	
a,a,b,b,c	
a,a,a,b,c	
a,a,a,a,b	
a,a,a,a,a	

## Propriétés attendues d'un générateur (exemples)

soit le générateur

$$x_{n+1} = 11x_n + 1 \pmod{71}.$$

La période de ce générateur est 70. Mais que se passe-t-il si pour choisir des points aléatoires dans le plan on prend  $(x_{2n+1}, x_{2n})$  ?

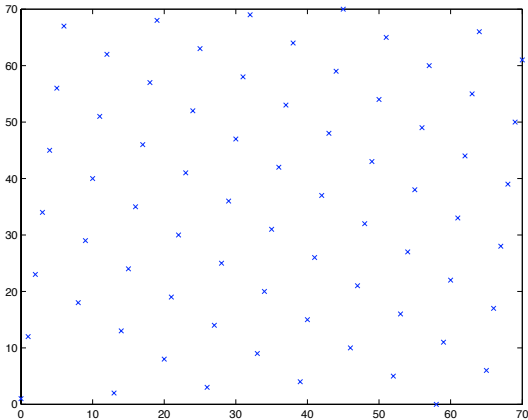
On remarque que les points sont **alignés sur 2 droites**.

## Propriétés attendues d'un générateur (exemples)

soit le générateur

$$x_{n+1} = 11x_n + 1 \pmod{71}.$$

La période de ce générateur est 70. Mais que se passe-t-il si pour choisir des points aléatoires dans le plan on prend  $(x_{2n+1}, x_{2n})$  ?



On remarque que les points sont alignés sur 2 droites.

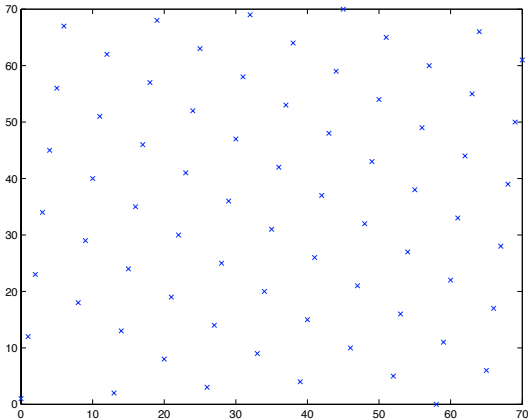


## Propriétés attendues d'un générateur (exemples)

soit le générateur

$$x_{n+1} = 11x_n + 1 \pmod{71}.$$

La période de ce générateur est 70. Mais que se passe-t-il si pour choisir des points aléatoires dans le plan on prend  $(x_{2n+1}, x_{2n})$  ?



On remarque que les points sont **alignés sur 2 droites**.

## Propriétés attendues d'un générateur (exemples)

soit le générateur

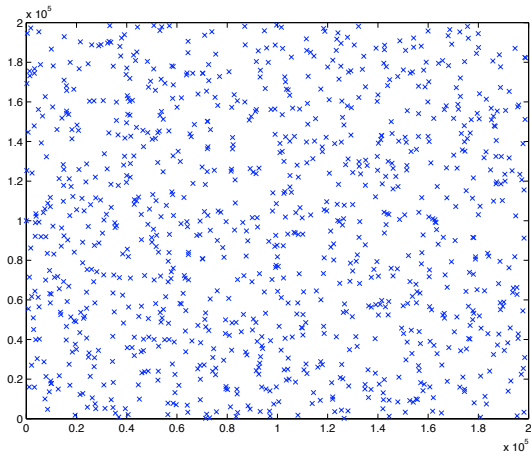
$$x_{n+1} = 24298x_n + 99991 \pmod{199017}$$

On ne remarque rien de particulier... **peut-on conclure ?**

## Propriétés attendues d'un générateur (exemples)

soit le générateur

$$x_{n+1} = 24298x_n + 99991 \pmod{199017}$$

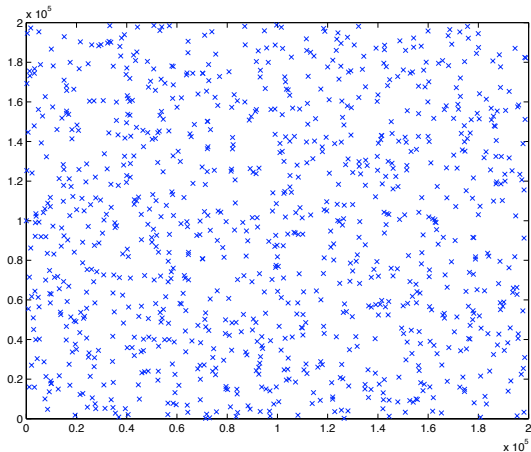


On ne remarque rien de particulier... peut-on conclure ?

## Propriétés attendues d'un générateur (exemples)

soit le générateur

$$x_{n+1} = 24298x_n + 99991 \pmod{199017}$$



On ne remarque rien de particulier... **peut-on conclure ?**

# Tenter d'invalider...

## Diehard tests

### The statistical tests

**Birthday spacings:** Choose random points on a large interval. The spacings between the points should be asymptotically exponentially distributed. [clarification needed] The name is based on the birthday paradox.

**Overlapping permutations:** Analyze sequences of five consecutive random numbers. The 120 possible orderings should occur with statistically equal probability.

**Ranks of matrices:** Select some number of bits from some number of random numbers to form a matrix over 0,1, then determine the rank of the matrix. Count the ranks.

**Monkey tests:** Treat sequences of some number of bits as "words". Count the overlapping words in a stream. The number of "words" that don't appear should follow a known distribution. The name is based on the infinite monkey theorem.

**Count the 1s:** Count the 1 bits in each of either successive or chosen bytes. Convert the counts to "letters", and count the occurrences of five-letter "words".

**Parking lot test:** Randomly place unit circles in a 100 x 100 square. If the circle overlaps an existing one, try again. After 12,000 tries, the number of successfully "parked" circles should follow a certain normal distribution.

**Minimum distance test:** Randomly place 8,000 points in a 10,000 x 10,000 square, then find the minimum distance between the pairs. The square of this distance should be exponentially distributed with a certain mean.

**Random spheres test:** Randomly choose 4,000 points in a cube of edge 1,000. Center a sphere on each point, whose radius is the minimum distance to another point. The smallest sphere's volume should be exponentially distributed with a certain mean.

**The squeeze test:** Multiply 231 by random floats on [0,1) until you reach 1. Repeat this 100,000 times. The number of floats needed to reach 1 should follow a certain distribution.

**Overlapping sums test:** Generate a long sequence of random floats on [0,1). Add sequences of 100 consecutive floats. The sums should be normally distributed with characteristic mean and sigma.

**Runs test:** Generate a long sequence of random floats on [0,1). Count ascending and descending runs. The counts should follow a certain distribution.

**The craps test:** Play 200,000 games of craps, counting the wins and the number of throws per game. Each count should follow a certain distribution

[Download](#)

# Synthèse

## Générer des bits pseudo- aléatoires

- outil de base pour générer des objets aléatoires
- la plupart des codes numériques ont des parties randomisées
- la plupart des protocoles de sécurité reposent sur des générateurs aléatoires

## Vérifier un générateur aléatoire

- impossible (barrière théorique)
- consensus de la communauté scientifique
- niveau de qualité d'un générateur

## Générateurs classiques

**en C, C++:** `random()`, `rand()`, `drand()`

**en Javascript:** `Math.random()`

**en Java:** `java.util.Random`, `nextInt()`

**en Caml** `random__int`

.....

# Synthèse

## Transformer un générateur aléatoire

- générer uniformément sur  $1, \dots, n$
- générer des "réels" sur  $[0, 1[$
- générer selon des lois de probabilité
- générer des objets combinatoires