

Simulation TP3

Simulation de Monte Carlo et Intervalles de confiance

Arquillière Mathieu

3 novembre 2019

Table des matières

1	Introduction	3
2	Approximation de π par la méthode de Monte Carlo	3
2.1	Méthode	3
2.2	Code	3
2.3	Résultats	4
2.3.1	1000000 itérations	4
2.3.2	1000000000 itérations	4
3	Expérimentations indépendantes	4
3.1	Principe	4
3.2	Code	4
3.3	Résultats	5
3.3.1	100 approximations à 1000000 itérations	5
3.3.2	100 approximations à 1000000000 itérations	5
4	Intervalles de confiance	6
4.1	Principe	6
4.2	Code	7
4.2.1	Variance	7
4.2.2	Quantils	7
4.2.3	Intervalle de confiance à 95%	8
4.3	Résultats	8
4.3.1	100 approximations à 1000000 itérations	8
4.3.2	100 approximations à 1000000000 itérations	8
5	Simulation de population de lapin	9
5.1	Principe	9
5.2	Code	9
5.3	Résultats	10
A	Manuel d'utilisation	11
B	Code	11
C	Documentation	11

Table des figures

1	Représentation graphique de la méthode Monte Carlo	3
2	Fonction d'approximation du nombre π en utilisant la méthode de Monte Carlo	4
3	Fonction générant plusieurs approximations de π et en calcule la moyenne	5
4	Sortie de <i>gprof</i> , permettant d'observer le temps d'exécution de chaque fonction	6
5	Fonction calculant la variance à partir d'un tableau d'approximation de π	7
6	Implémentation des quantils - tableau	7
7	Implémentation des quantils - fonction de correspondance	8
8	Fonction calculant les intervalles de confiance à 95%	8
9	Représentation de la suite de Fibonacci avec une population de lapins	9
10	Fonction reproduisant la suite de fibonacci	9
11	Affichage du tableau de population de couples de lapins	10

1 Introduction

Dans ce TP, l'utilisation des nombres aléatoires est très importante. Sachant cela, on ne se contentera pas de `rand()` du C, on utilisera la bibliothèque de M. Matsumoto découverte dans le TP précédent : *Mersenne Twister*.

2 Approximation de π par la méthode de Monte Carlo

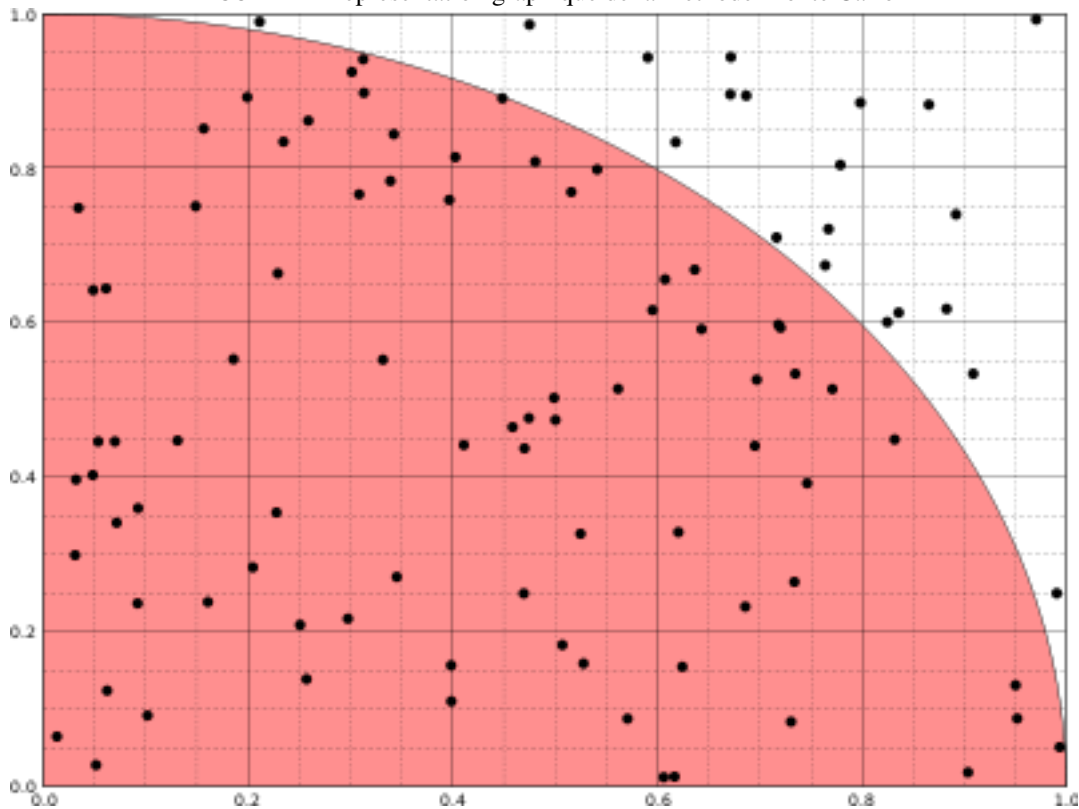
2.1 Méthode

Ici la question est *Comment approximer simplement le nombre π grâce à des nombres aléatoires ?* La méthode de Monte Carlo répond de la façon suivante :

Si on considère un cercle de centre $(0,0)$ et de rayon $r = 1$, alors la surface du quart supérieur droit (dans l'intervalle $[0; 1], [0; 1]$) de ce cercle est égale à $\frac{\pi}{4}$. Puis si on réalise un certain nombre de tirages aléatoires de points (x, y) avec $x, y \in [0; 1]$, alors le rapport du nombre de points à l'intérieur du cercle sur le nombre total de points se rapproche de la surface du quart du cercle.

$$\frac{\text{nombre de points dans le cercle}}{\text{nombre total de points}} \approx \frac{\pi}{4} \iff \pi \approx 4 \times \frac{\text{nombre de points dans le cercle}}{\text{nombre total de points}}$$

FIGURE 1 – Représentation graphique de la méthode Monte Carlo



2.2 Code

Une fois la méthode définie, la fonction d'approximation est très simple à écrire. Il suffit de générer 2 nombres aléatoires dans l'intervalle $[0, 1]$ représentant x et y puis tester si le point appartient au quart de cercle ($x^2 + y^2 < 1$). Une particularité intéressante à noter est que pour faire ce simple calcul en C, on a plusieurs façons de le faire et qui ne donnent pas exactement les même résultat. En effet pour faire le carré de x et y on peut utiliser la multiplication ($x \times x$) mais aussi la fonction `pow` de `math.h`. Sur 1000000000 d'itérations, il y a une différence à 10^{-7} : 3.1415453920 pour `pow` contre 3.1415455080 pour la multiplication. L'implémentation de cette fonction donne :

FIGURE 2 – Fonction d’approximation du nombre π en utilisant la méthode de Monte Carlo

```

1  /**
2  * @brief Fonction permettant d'approximer le nombre PI
3  *
4  * @param number Nombre d'itérations sur la méthode Monte-Carlo -> précision du retour
5  * @return double Approximation du nombre PI
6  */
7  double approx_pi(int number)
8  {
9      double x, y;
10     int i, in = 0;
11
12     // Monte-Carlo -> générer des points aléatoires entre 0 et 1 et faire le rapport de points
13     // contenus dans le quart de cercle d'origine (0,0) et de rayon 1. Ce rapport est égal à PI/4
14     for (i = 0; i < number; i++)
15     {
16         x = genrand_real1();
17         y = genrand_real1();
18
19         // Résultats différents en utilisant powf de <math.h>
20         //if (pow(x, 2) + pow(y, 2) < 1) // Resultat avec 1000000000 -> 3.1415453920
21         if (x*x + y*y < 1) // Resultat avec 1000000000 -> 3.1415455080
22         {
23             in++;
24         }
25     }
26     return (double) in / (double)number * 4;
27 }

```

2.3 Résultats

2.3.1 1000000 itérations

```

1  Approximation de PI:
2  3.1447600000

```

2.3.2 1000000000 itérations

```

1  Approximation de PI:
2  3.1415455080

```

3 Expérimentations indépendantes

3.1 Principe

L’objectif de cette partie est d’exécuter un certain nombre de fois l’algorithme défini dans la question précédente et d’obtenir plusieurs résultats afin d’observer la variance de l’algorithme. Nous allons donc générer plusieurs approximations de π , les stocker dans un tableau et en calculer la moyenne.

3.2 Code

Le code de cette fonction est très simple, on itère un certain nombre de fois (donné) et à chaque itération on calcule une approximation de π grâce à la fonction *approx_pi()* qu’on stocke dans un tableau et qui incrémente une somme. Une fois fait, la fonction renvoie la moyenne calculée avec la somme et le nombre d’itération.

FIGURE 3 – Fonction générant plusieurs approximations de π et en calcule la moyenne

```

1  /**
2   * @brief Fonction utilisant plusieurs fois la fonction approx_pi() afin d'en faire une moyenne
3   *
4   * @param[in] n nombre d'approximations de PI voulu
5   * @param[out] pis tableau de taille @a n dans lequel on place les approximations de PI générées
6   * @param[in] number nombre d'itérations pour générer chaque approximation avec la fonction
7   *               approx_pi()
8   * @return double moyenne des @a n approximations de PI
9   */
10 double mean_pi(int n, double* pis, int number)
11 {
12     int i;
13     double sum = 0;
14
15     // On fait plusieurs approximations de PI sans "redémarrer" le générateur de nombres aléatoires
16     for (i = 0; i < n; i++)
17     {
18         pis[i] = approx_pi(number);
19         sum += pis[i];
20     }
21     return sum / n;
22 }

```

3.3 Résultats

3.3.1 100 approximations à 1000000 itérations

```

1  Approximation de PI 100 x 1000000 fois:
2  3.1447600000 3.1398960000 3.1424280000 3.1422880000 3.1421200000
3  3.1397280000 3.1398520000 3.1402960000 3.1393000000 3.1421880000
4  3.1435480000 3.1422080000 3.1402320000 3.1389640000 3.1403880000
5  3.1418800000 3.1424920000 3.1403960000 3.1407280000 3.1390400000
6  3.1405520000 3.1449320000 3.1380960000 3.1429440000 3.1416320000
7  3.1428920000 3.1407840000 3.1415320000 3.1383720000 3.1398040000
8  3.1420440000 3.1438840000 3.1391920000 3.1421760000 3.1410240000
9  3.1431880000 3.1393360000 3.1395560000 3.1402600000 3.1425240000
10 3.1414760000 3.1416840000 3.1416520000 3.1424000000 3.1398760000
11 3.1414840000 3.1371440000 3.1395360000 3.1378800000 3.1402800000
12 3.1423280000 3.1409040000 3.1379760000 3.1397040000 3.1409960000
13 3.1376920000 3.1427920000 3.1398840000 3.1423560000 3.1429040000
14 3.1424440000 3.1439120000 3.1400280000 3.1395200000 3.1387560000
15 3.1404160000 3.1405680000 3.1416320000 3.1444040000 3.1434880000
16 3.1424880000 3.1405760000 3.1425840000 3.1429280000 3.1417360000
17 3.1408880000 3.1404320000 3.1426320000 3.1420320000 3.1400080000
18 3.1421840000 3.1403840000 3.1409800000 3.1427440000 3.1427360000
19 3.1419000000 3.1416800000 3.1426640000 3.1421320000 3.1416720000
20 3.1410760000 3.1416600000 3.1413120000 3.1427320000 3.1373680000
21 3.1400640000 3.1417040000 3.1419040000 3.1438640000 3.1439000000
22
23 Moyenne -> 3.1412453600
24 M_PI      -> 3.141592653589793115997963468544185161590576171875

```

3.3.2 100 approximations à 10000000 itérations

```

1  Approximation de PI 100 x 10000000 fois:
2  3.1412453600 3.1418606400 3.1415495200 3.1415317200 3.1417336000
3  3.1416126000 3.1415884000 3.1413548000 3.1412916800 3.1416867600
4  3.1416500000 3.1416367600 3.1416785200 3.1416522400 3.1413547200
5  3.1412954000 3.1414700800 3.1418641600 3.1415461600 3.1416512800
6  3.1415327600 3.1415748800 3.1414050800 3.1414960800 3.1415069200
7  3.1414344000 3.1416090800 3.1415152800 3.1418269200 3.1416315600
8  3.1415834800 3.1416241200 3.1418688400 3.1415604000 3.1416593200
9  3.1417215200 3.1413596400 3.1416708800 3.1412849600 3.1414950400
10 3.1417837200 3.1415762800 3.1414292000 3.1413204000 3.1417708400
11 3.1414347600 3.1411292000 3.1416093600 3.1414788800 3.1416279600
12 3.1416208000 3.1413696400 3.1417154800 3.1413829200 3.1416954000

```

```

13 3.1417977200 3.1413393200 3.1416194000 3.1413980000 3.1416571600
14 3.1413948800 3.1413844400 3.1413628400 3.1415645200 3.1417590000
15 3.1413988400 3.1415516000 3.1415472400 3.1416886000 3.1414753600
16 3.1415731200 3.1417672000 3.1415502000 3.1415254800 3.1418243600
17 3.1415437600 3.1418079200 3.1414720000 3.1415581600 3.1417345200
18 3.1416936800 3.1415760400 3.1413869600 3.1414792800 3.1417000000
19 3.1416924800 3.1417818800 3.1415389200 3.1414580400 3.1415749200
20 3.1413760000 3.1412791600 3.1417450000 3.1416864400 3.1415733200
21 3.1416333600 3.1416112000 3.1414257600 3.1416736800 3.1415289600
22
23 Moyenne -> 3.1415627112
24 M_PI -> 3.141592653589793115997963468544185161590576171875

```

FIGURE 4 – Sortie de *gprof*, permettant d’observer le temps d’exécution de chaque fonction

```

1 Each sample counts as 0.01 seconds.
2 % cumulative self self total
3 time seconds seconds calls ns/call ns/call name
4 27.83 36.55 36.55 genrand_res53
5 18.10 60.32 23.77 3020130816 7.87 11.58 approx_pi
6 14.86 79.84 19.52 confidences_intervals_95
7 13.79 97.95 18.11 genrand_real2
8 8.78 109.48 11.53 genrand_real3
9 8.52 120.68 11.19 3020130816 3.71 3.71 genrand_int31
10 5.08 127.35 6.67 genrand_real1
11 2.98 131.26 3.91 genrand_int32
12 0.18 131.49 0.23 get_quantil

```

4 Intervalles de confiance

4.1 Principe

L’objectif de cette partie est de déterminer des intervalles de confiance à 95% autour de la moyenne. Pour ça, on a besoin de calculer la variance :

$$S^2(n) = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}(n))^2}{n-1}$$

Avec ce calcul on obtient le rayon de confiance :

$$R = t_{n-1, 1-\alpha/2} \times \sqrt{\frac{S^2(n)}{n}}$$

où $t_{n-1, 1-\alpha/2}$ est un quantil, récupéré dans le tableau suivant :

$1 \leq n \leq 10$	$t_{n-1, 1-\alpha/2}$	$11 \leq n \leq 20$	$t_{n-1, 1-\alpha/2}$	$21 \leq n \leq 30$	$t_{n-1, 1-\alpha/2}$	$n > 30$	$t_{n-1, 1-\alpha/2}$
1	12.706	11	2.201	21	2.080	40	2.021
2	4.303	12	2.179	22	2.074	80	2.000
3	3.182	13	2.160	23	2.069	120	1.980
4	2.776	14	2.145	24	2.064	∞	1.960
5	2.571	15	2.131	25	2.060		
6	2.447	16	2.120	26	2.056		
7	2.365	17	2.110	27	2.052		
8	2.308	18	2.101	28	2.048		
9	2.262	19	2.093	29	2.045		
10	2.228	20	2.086	30	2.042		

Et ça nous donne l’intervalle de confiance :

$$[\bar{X} - R, \bar{X} + R]$$

4.2 Code

4.2.1 Variance

La première fonction à créer est celle qui calcule la variance. Elle a besoin de chaque approximation de π générée précédemment et de la moyenne correspondante. Ensuite on exécute le calcul vu ci-dessus en calculant la somme avec une boucle.

FIGURE 5 – Fonction calculant la variance à partir d’un tableau d’approximation de π

```
1 /**
2  * @brief Fonction calculant une estimation sans biais de la variance d'un tableau (en l'occurrence
3  *   de PI)
4  *
5  * @param[in] n taille du tableau fourni
6  * @param[in] pis tableau de taille @n contenant les approximations
7  * @param[in] mean moyenne des approximations
8  * @return double variance des approximations
9  */
10 double variance(int n, double* pis, double mean)
11 {
12     int i;
13     double sum = 0;
14
15     for (i = 0; i < n; i++)
16     {
17         sum += pow(pis[i] - mean, 2);
18     }
19     return sum / (n - 1);
20 }
```

4.2.2 Quantils

Pour calculer le rayon de confiance R , on a besoin des quantils. Pour modéliser ceux-ci dans le code, on crée un tableau de correspondance avec tous les quantils donnés dans le sujet.

FIGURE 6 – Implémentation des quantils - tableau

```
1 /**
2  * @brief Tableau des quantiles
3  */
4 const double t_values[] = {
5     12.706, 4.303, 3.182, 2.776, 2.571, 2.447, 2.365, 2.308, 2.262, 2.228,
6     2.201, 2.179, 2.160, 2.145, 2.131, 2.120, 2.110, 2.101, 2.093, 2.086,
7     2.080, 2.074, 2.069, 2.064, 2.060, 2.056, 2.052, 2.048, 2.045, 2.042,
8     2.021, 2.000, 1.980, 1.960
9 };
```

Cependant ce sont les quantils pour $n \in \llbracket 1; 30 \rrbracket \cap \{40, 80, 120, +\infty\}$ donc il faut également une fonction qui fasse correspondre n avec les quantils.

FIGURE 7 – Implémentation des quantils - fonction de correspondance

```

1 /**
2  * @brief Fonction qui permet d'obtenir les quantils à partir du tableau t_values
3  *
4  * @param[in] ind indice du quantil voulu ([1, 30], 40, 80, 120, inf)
5  * @return double quantil correspondant
6  */
7 double get_quantil(int ind)
8 {
9     int result = 0;
10    if (ind <= 30)
11        result = ind - 1;
12    else if (ind == 40)
13        result = 30;
14    else if (ind == 80)
15        result = 31;
16    else if (ind == 120)
17        result = 32;
18    else
19        result = 33;
20    return t_values[result];
21 }

```

4.2.3 Intervalle de confiance à 95%

Maintenant qu'on a la moyenne, la variance et les quantils, on peut créer la fonction qui calcule l'intervalle de confiance à 95% :

FIGURE 8 – Fonction calculant les intervalles de confiance à 95%

```

1 /**
2  * @brief Fonction qui calcule les intervalles de confiances à 95%
3  *
4  * @param[in] n nombre d'occurrences
5  * @param[in] mean moyenne
6  * @param[in] v variance
7  * @param[out] b_inf borne inferieure de l'intervalle de confiance
8  * @param[out] b_sup borne supérieur de l'intervalle de confiance
9  */
10 void confidences_intervals_95(int n, double mean, double v, double * b_inf, double * b_sup)
11 {
12     *b_inf = mean - get_quantil(n) * sqrt(v / n);
13     *b_sup = mean + get_quantil(n) * sqrt(v / n);
14 }

```

4.3 Résultats

4.3.1 100 approximations à 1000000 itérations

```

1 Approximation de PI 100 x 1000000 fois:
2 Moyenne -> 3.1412453600
3 Variance -> 0.0000027833
4 Intervalles de confiance: [3.1409183673, 3.1415723527]

```

4.3.2 100 approximations à 100000000 itérations

```

1 Approximation de PI 100 x 100000000 fois:
2 Moyenne -> 3.1415627112
3 Variance -> 0.0000000243
4 Intervalles de confiance: [3.1415321549, 3.1415932675]

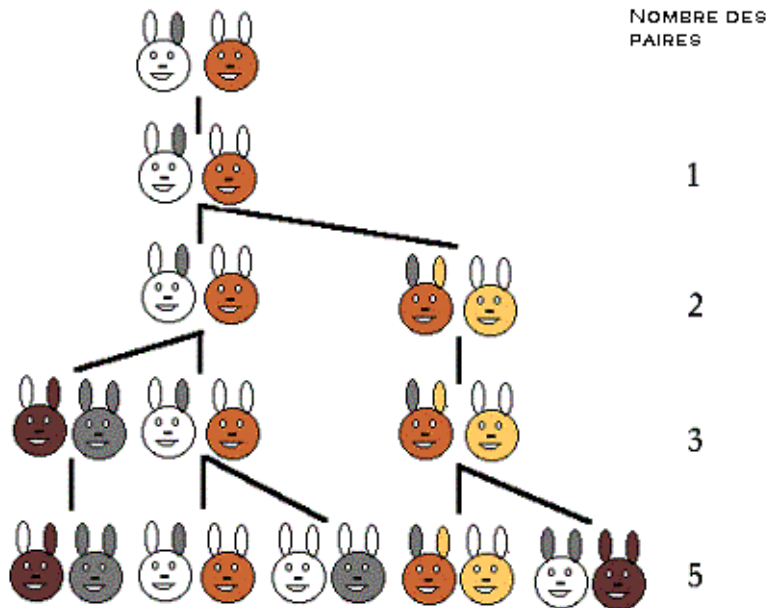
```

5 Simulation de population de lapin

5.1 Principe

Ce problème est une façon d'aborder la suite de Fibonacci. En effet cette suite reproduit le comportement de la population de lapins décrit dans le sujet : 2 lapins à l'initialisation, un couple se reproduit et donne 2 lapins à l'étape suivante. Ceux-ci ne peuvent se reproduire qu'à l'étape d'après. Ainsi, on peut connaître le nombre de lapins à l'étape i en additionnant le nombre de lapins à l'étape $i - 1$ et celui à l'étape $i - 2$.

FIGURE 9 – Représentation de la suite de Fibonacci avec une population de lapins



5.2 Code

Cette suite se traduit simplement en code. On peut l'exécuter de manière récursive ou de manière itérative. Ici on a choisi de l'écrire de manière itérative.

FIGURE 10 – Fonction reproduisant la suite de fibonacci

```
1  /**
2  * @brief Fonction générant une population de lapins (Suite de Fibonacci)
3  *
4  * @param[in] mois nombre de mois sur lesquels on observe l'évolution de la population de lapins
5  * @param[in] long tableau de taille @a mois représentant le nombre de lapins chaque mois
6  */
7  void gen_lapins(int mois, unsigned long* population)
8  {
9      int i;
10
11      population[0] = 1; // On démarre avec 1 couple au temps 0
12      population[1] = 1; // Ce meme couple se retrouve au temps 1
13
14      for (i = 2; i < mois; i++)
15          population[i] = population[i - 1] + population[i - 2];
16  }
```

5.3 Résultats

Le tableau de population est un tableau de *unsigned long* puisque les nombres générés deviennent très grands très vite. En effet au delà de 90 mois, le nombre dépasse la taille de la variable et les résultats deviennent erronés.

FIGURE 11 – Affichage du tableau de population de couples de lapins

1	Lapins :					
2	Mois 0:	1	Mois 1:	1	Mois 2:	2
3	Mois 3:	3	Mois 4:	5	Mois 5:	8
4	Mois 6:	13	Mois 7:	21	Mois 8:	34
5	Mois 9:	55	Mois 10:	89	Mois 11:	144
6	Mois 12:	233	Mois 13:	377	Mois 14:	610
7	Mois 15:	987	Mois 16:	1597	Mois 17:	2584
8	Mois 18:	4181	Mois 19:	6765	Mois 20:	10946
9	Mois 21:	17711	Mois 22:	28657	Mois 23:	46368
10	Mois 24:	75025	Mois 25:	121393	Mois 26:	196418
11	Mois 27:	317811	Mois 28:	514229	Mois 29:	832040
12	Mois 30:	1346269	Mois 31:	2178309	Mois 32:	3524578
13	Mois 33:	5702887	Mois 34:	9227465	Mois 35:	14930352
14	Mois 36:	24157817	Mois 37:	39088169	Mois 38:	63245986
15	Mois 39:	102334155	Mois 40:	165580141	Mois 41:	267914296
16	Mois 42:	433494437	Mois 43:	701408733	Mois 44:	1134903170
17	Mois 45:	1836311903	Mois 46:	2971215073	Mois 47:	4807526976
18	Mois 48:	7778742049	Mois 49:	12586269025	Mois 50:	20365011074
19	Mois 51:	32951280099	Mois 52:	53316291173	Mois 53:	86267571272
20	Mois 54:	139583862445	Mois 55:	225851433717	Mois 56:	365435296162
21	Mois 57:	591286729879	Mois 58:	956722026041	Mois 59:	1548008755920
22	Mois 60:	2504730781961	Mois 61:	4052739537881	Mois 62:	6557470319842
23	Mois 63:	10610209857723	Mois 64:	17167680177565	Mois 65:	27777890035288
24	Mois 66:	44945570212853	Mois 67:	72723460248141	Mois 68:	117669030460994
25	Mois 69:	190392490709135	Mois 70:	308061521170129	Mois 71:	498454011879264
26	Mois 72:	806515533049393	Mois 73:	1304969544928657	Mois 74:	2111485077978050
27	Mois 75:	3416454622906707	Mois 76:	5527939700884757	Mois 77:	8944394323791464
28	Mois 78:	14472334024676221	Mois 79:	23416728348467685	Mois 80:	37889062373143906
29	Mois 81:	61305790721611591	Mois 82:	99194853094755497	Mois 83:	160500643816367088
30	Mois 84:	259695496911122585	Mois 85:	420196140727489673	Mois 86:	679891637638612258
31	Mois 87:	1100087778366101931	Mois 88:	1779979416004714189	Mois 89:	2880067194370816120
32	Mois 90:	4660046610375530309	Mois 91:	7540113804746346429	Mois 92:	12200160415121876738
33	Mois 93:	1293530146158671551	Mois 94:	13493690561280548289	Mois 95:	14787220707439219840
34	Mois 96:	9834167195010216513	Mois 97:	6174643828739884737	Mois 98:	16008811023750101250
35	Mois 99:	3736710778780434371				

A Manuel d'utilisation

La compilation du programme s'exécute de la manière suivante grâce à *gcc* :

```
1 gcc -o test.exe main.c mt19937ar.c -Wall -Wextra -O2 -lm
```

On a besoin de la librairie *math.h* entre autre pour la fonction *sqrt* et on utilise la génération de nombre aléatoire de *M.Matsumoto* avec son code contenu dans le fichier *mt19937ar.c*. On optimise le programme pour raccourcir les exécutions des tests avec *-O2*.

B Code

[Lien vers le code du main.c](#)

C Documentation

[Lien vers la documentation Doxygen](#)