

Évaluation de la qualité aléatoire des nombres générés par un LLM (Java)

Rapport final



Nom de l'étudiant : DOTONOU Mahukèdè Ulrich Idée

Code Permanent: DOTM23379109

Cours: Projet synthèse

Nom de l'enseignant responsable : Raphaël Khoury

AOUT 2025
UNIVERSITE DU QUEBEC EN OUTAOUAIS

Table des Matières

1	Intro	oduction	. 2
2	Défi	nition de la tâche	. 2
	2.1	Objectif	. 2
	2.2	Entrées	. 3
	2.3	Sorties attendues	.3
	2.4	Tests appliqués et critères d'acceptation	. 3
3	Éval	uation et observations	. 4
	3.1	Vue d'ensemble par source (plein format, N = 1000)	. 4
	3.2	Observations par fragments (5×200 par suite)	. 4
	3.3	Interprétation	. 4
4	Mét	hodologie	. 5
	4.1	Données, générateurs et taille des échantillons	. 5
	4.2	Tests statistiques retenus (α = 5 %)	. 5
	4.3	Implémentation (Java)	. 5
5	Rési	ultats (synthèse)	. 6
	5.1	Séquences complètes (n = 1000)	. 6
	5.2	Fragments (5×200 par source)	. 6
	5.3	Analyse	. 6
6	Con	clusion	. 7
7	Pers	spectives	. 7
8	Réfé	érence	. 7

1 Introduction

La génération de nombres aléatoires est au cœur de nombreuses applications : simulation, cryptographie, tests statistiques, jeux, IA, etc. Dans ce projet, nous comparons trois sources d'« aléa » :

- 1. une séquence fournie par un **LLM** (modèle de langage),
- 2. le générateur pseudo-aléatoire standard de Java (java.util.Random),
- 3. le générateur à usage sécurité (java.security.SecureRandom, implémentation *SHA1PRNG*).

Même si les sorties d'un LLM "semblent" aléatoires, elles peuvent présenter des régularités (biais de chiffres, répétitions, corrélations locales) différentes de celles d'un PRNG classique. L'objectif est donc de mesurer la compatibilité statistique avec l'aléa et de détecter d'éventuels écarts.

Nous évaluons des séquences d'entiers compris entre 0 et 999. Le corpus comprend :

- 5 fichiers sequence 1.txt à sequence 5.txt (LLM), chacun de longueur 1000.
- 2 séquences générées de longueur 1000 avec graines fixes pour la reproductibilité : Random (seed=12345) et SecureRandom (SHA1PRNG, seed=98765).

Pour analyser la **stabilité temporelle**, chaque séquence est également découpée en **5 fragments de 200 valeurs**. Cela permet d'identifier des dérives locales (non-stationarités) qui peuvent rester invisibles à l'échelle globale.

Les tests appliqués (seuil $\alpha = 5$ %) sont : **fréquence** χ^2 , **runs**, **poker** (sur 3 chiffres), **autocorrélation** (lag = 1), **équidistribution** (50 classes), **séries k-uples** (k = 2, m choisi pour garantir un effectif attendu ≥ 5), et **gaps** (écarts) sur l'intervalle [0..99]. L'ensemble est **implémenté en Java**, avec impressions détaillées (statistique, degrés de liberté, valeur critique, verdict PASS/REJET).

2 Définition de la tâche

2.1 Objectif

Évaluer, comparer et interpréter la « qualité statistique » de suites d'entiers dans 0..9990..999 provenant de trois sources :

- LLM: 5 fichiers sequence 1.txt \hat{a} sequence 5.txt (N = 1000 chacun).
- Random: java.util.Random(seed=12345) (N = 1000).

• SecureRandom: java.security.SecureRandom("SHA1PRNG", seed=98765) (N = 1000).

Chaque suite est également **découpée en 5 fragments** de 200 valeurs pour analyser les variations locales.

2.2 Entrées

- Données : entiers 5 fichiers sequence 1.txt ... sequence 5.txt, chacun **1000 entiers** (0–999).
- Paramètre global $\alpha = 5 \%$.

2.3 Sorties attendues

Pour chaque séquence (et pour chaque fragment) :

• Les **statistiques** de tests (valeur numérique), **ddl** si applicable, **valeur critique** au seuil 5 %, **verdict** (*PASS / REJET*).

2.4 Tests appliqués et critères d'acceptation

• Fréquence χ^2 (10 classes par centaines)

Hypothèse H_0 : distribution uniforme sur 0..9990..9990..999.

Décision: PASS si $\chi^2 \le \chi^2 = \{0.95, ddl = 9\} = 16.92$.

• Runs (montées/baisses locales)

 H_0 : alternances cohérentes avec l'aléa.

Décision : PASS si |z| < 1.96.

• Poker (sur 3 chiffres d'un nombre à 3 digits)

Catégories {tous différents, une paire, trois identiques} avec probabilités théoriques {0.72, 0.27, 0.01}.

Décision: PASS si $\gamma^2 \le 5.99$ (ddl = 2).

• Autocorrélation (lag = 1)

 H_0 : absence de corrélation linéaire au décalage 1.

Décision : PASS si |z| < 1.96.

• Équidistribution (B = 50 classes)

 H_0 : répartition uniforme sur 50 bacs égaux.

Décision: PASS si $\chi^2 \le \chi^2$ {0.95, ddl=49} ≈ **66.33**.

• Séries (k-uples, k = 2)

Partition de l'intervalle en m bacs/axe, **m choisi** pour garantir un **effectif attendu** \geq **5** (sur N=1000, m=10; sur fragments N=200, m \approx 6).

Décision: PASS si $\chi^2 \le \chi^2$ {0.95, ddl=m²−1} (ex. 99 ddl → **123.22**).

• Gaps (écarts) sur 0..990..990..99

 H_0 : distances entre occurrences suivent une loi géométrique de paramètre p (proportion empirique).

Groupement des classes pour **attendus** \geq **5**. *Décision*: PASS si $\chi^2 \leq \chi^2$ {0.95, ddl=nb bacs-1}.

3 Évaluation et observations

3.1 Vue d'ensemble par source (plein format, N = 1000)

• LLM (sequence $1\rightarrow 5$)

Tous les tests passent au seuil 5 % : Fréquence χ^2 , Runs, Poker, Autocorr (lag = 1), Équidistribution (B=50), Séries (k=2) et Gaps.

- Random (java.util.Random, seed=12345, N=1000)
 Tous les tests en plein format PASS.
- SecureRandom (SHA1PRNG, seed=98765, N=1000) Poker ($\chi^2 = 7.91 > 5.99$) REJET et Autocorr (z = 2.29) REJET. Le reste PASS.

3.2 Observations par fragments (5×200 par suite)

Le découpage en fragments (N=200) **augmente la variance** des statistiques et **multiplie le nombre de tests**, on s'attend mécaniquement à quelques rejets au seuil 5 % (\approx 5 % de faux positifs en moyenne).

- LLM (fragments) rejets notables :
 - o sequence 3.txt frag3: Équidistrib $\chi^2 = 74,50 > 66,33$ (REJET) et Séries $\chi^2 = 50,47 > 49,80$ (REJET).
 - o sequence 4.txt frag2: Gaps $\chi^2 = 4.38 > 3.84$ (REJET) avec 2 bacs.
 - o sequence 4.txt **frag5**: **Runs** z = 2,36 (**REJET**) (légère sur-alternance).
- Random (fragments) rejets ponctuels :
 - o **frag3**: **Équidistrib** $\chi^2 = 66,50 > 66,33$ (**REJET**, de justesse).
 - o **frag5**: **Poker** $\chi^2 = 6.63 > 5.99$ (**REJET**).
- SecureRandom (fragments) rejets ponctuels :
 - o frag2 : Runs, Équidistribution, Gap rejetées.
 - o frag4 : Équidistribution, Séries, Gap rejetées.
 - o frag5 : Séries, Autocorrélation rejetées.

3.3 Interprétation

Effet α=5 % + multiplicité des tests : avec 7 tests × (5 suites + 2 générateurs) × (1 global + 5 fragments), on exécute des centaines de tests. Même si les sources sont parfaitement aléatoires, on attend quelques rejets (≈5 % en moyenne) par simple

fluctuation. Les rejets isolés, proches du seuil (p.ex. $\chi^2 = 66,50$ vs 66,33), vont dans ce sens.

- Taille d'échantillon : les fragments (N=200) sont plus instables. Les tests χ^2 (Équidistrib, Séries, Gaps) sont sensibles aux faibles effectifs ; un regroupement des classes et l'ajustement de m limitent mais n'éliminent pas cet effet.
- Profil par source :
 - o **LLM**: très **stable** en global, quelques **écarts locaux** (seq3-frag3, seq4-frag2/5).
 - o Random: comportement attendu d'un PRNG classique, rejets rares et isolés.
 - SecureRandom : deux rejets en global (poker, autocorr) et plusieurs rejets en fragments.

4 Méthodologie

4.1 Données, générateurs et taille des échantillons

- Jeu "LLM": 5 fichiers sequence 1.txt ... sequence 5.txt, chacun avec N = 1000 entiers dans [0..999].
- Générateurs Java :
 - o Random (seed=12345) \rightarrow N = 1000.
 - o SecureRandom("SHA1PRNG", seed=98765) \rightarrow N = 1000.
- **Découpage en fragments** : chaque suite de N=1000 est découpée en **5 fragments** de **200** (N=200) pour observer la stabilité locale.

4.2 Tests statistiques retenus ($\alpha = 5 \%$)

- 1. Fréquences χ^2 (10 classes "centaines") ddl=9, seuil 16,92.
- 2. Runs "pics/creux" statistique z, acceptation si |z| < 1.96.
- 3. Poker (3 catégories 000–999: tous diff., 1 paire, 3 identiques) ddl=2, seuil 5,99.
- 4. Autocorrélation (lag = 1) $z \approx r \cdot \sqrt{N}$, acceptation si |z| < 1.96.
- 5. **Équidistribution** (**B=50**) ddl=49, seuil **66,33**.
- 6. **Séries** (k=2) partition en **m** classes par chiffre (choisi pour avoir un **attendu** \geq 5) \rightarrow ddl = m² 1, seuil selon ddl (ex. m=10 \Rightarrow ddl=99, seuil **123,22**).
- 7. **Gaps** intervalle [0..99], classes 0..K-1 et "K+" (K choisi pour attendus ≥ 5), ddl = nb bacs -1.

Les valeurs critiques du χ^2 proviennent d'une **table intégrée** (approx. Wilson–Hilferty au-delà de 30 ddl).

4.3 Implémentation (Java)

- Lecture des fichiers, **contrôle** des bornes [0..999], et **agrégats** par classes.
- Fonctions dédiées: calculerChiCarre, testDesRuns, testPoker, testAutocorrelation, testEquidistribution, testSeries, testGapInterval.
- Fragments: utilitaires afficherTousLesTests et testerParFragments (5×200).
- Graines: Random (12345), SecureRandom ("SHA1PRNG", 98765).

5 Résultats (synthèse)

5.1 Séquences complètes (n = 1000)

- **LLM** (**5 séquences**): tous les tests **acceptés** (fréquence, runs, poker, autocorr, équidistribution, séries, gap).
- Random (seed=12345) : tous les tests acceptés.
- SecureRandom (SHA1PRNG, seed=98765) : poker rejeté, autocorrélation rejetée ; autres tests acceptés.

5.2 Fragments (5×200 par source)

Des rejets ponctuels apparaissent, ce qui est **attendu** avec α =5 % et de multiples tests. Exemples observés dans tes sorties :

• **LLM**:

- o sequence 3 frag3: Équidistribution & Séries rejetées.
- o sequence 4 frag2: Gap rejeté; frag5: Runs rejeté.

• Random:

- o frag3: **Équidistribution** rejetée (au seuil);
- o frag5: Poker rejeté.

• SecureRandom:

- o frag2: Runs, Équidistribution, Gap rejetées.
- o Frag4: Équidistribution, Séries, Gap rejetées.
- o Frag5 : Séries, Autocorrélation rejetées.

5.3 Analyse

À l'échelle **n** = **1000**, les séquences **LLM** et **Random** (**seed=12345**) passent l'ensemble des tests (fréquence, runs, poker, autocorr, équidistribution, séries, gap) — rien d'anormal.

SecureRandom (SHA1PRNG, seed=98765) montre deux rejets (poker et autocorrélation) mais tous les autres tests sont OK; deux rejets sur sept à $\alpha = 5$ % restent plausibles sans indiquer un défaut systémique.

Sur les **fragments** (5×200), des rejets ponctuels apparaissent pour toutes les sources, ce qui est **attendu** quand on multiplie les tests à α =5 %. Une partie des rejets (surtout équidistribution et poker) est probablement accentuée par des **attendus trop faibles** à n=200 (p. ex. B=50 \rightarrow attendu \approx 4 par classe, <5), rendant le χ^2 moins fiable.

6 Conclusion

Au vu des résultats, les cinq séquences **LLM** et la séquence **Random** sont **compatibles** avec l'hypothèse d'aléa aux tests retenus. La séquence **SecureRandom** présente deux rejets au global (poker et autocorrélation) et davantage de rejets locaux en fragments ; toutefois, compte tenu du nombre total de tests et de la taille modeste des sous-échantillons, ces observations restent **plausibles** sous l'hypothèse d'aléa et ne constituent pas, en l'état, une preuve de non-aléa. Des campagnes supplémentaires, avec davantage de données, des lags multiples et des corrections de multiplicité, permettraient de **confirmer** et **resserrer** ces conclusions

7 Perspectives

- Augmenter l'échantillon ($n \ge 10~000$), multiplier les tirages et **moyenner** les statistiques.
- Explorer d'autres **lags** d'autocorrélation ; variantes de **runs** (au-dessus/au-dessous de la médiane).
- Appliquer des **corrections de multiplicité** (Bonferroni/FDR) dans les campagnes de tests.
- Ajouter des **batteries** standard (NIST SP 800-22, Dieharder, TestU01) et **comparer** plusieurs LLM.

8 Référence

- Plan de projet : « Évaluation de la qualité aléatoire des nombres générés par les LLMs (Java) »
- Rapport de progrès (27/06/2025) mise en place du projet Java et premiers tests.
- Supports de cours : La sécurité logicielle, une approche defensive, chapitre 4.
- Code: Testdesnombres.java (implémentations des tests).