

Tarea III: Evaluación de Aleatoriedad Uniforme

Prueba de Promedio

Anthony Fuentes y Carlos Murcia

Curso de Simulación

9 de enero de 2026

Contenido

- Pruebas Estadísticas
- Datos teóricos (fórmulas) de cada muestra
- Resultados por lenguaje/muestra
- Gráficos
- Conclusiones

Introducción

- Objetivo: evaluar si las secuencias generadas se comportan como una distribución uniforme esperada.

Prueba de promedio

Objetivo: verificar si el promedio muestral \bar{X} coincide con el promedio teórico μ .

Parámetros teóricos:

$$U(a, b) : \mu = \frac{a + b}{2}, \quad \sigma^2 = \frac{(b - a)^2}{12}$$

$$\{a, a + 1, \dots, b\} : m = b - a + 1, \quad \mu = \frac{a + b}{2}, \quad \sigma^2 = \frac{m^2 - 1}{12}$$

Hipótesis (dos colas): $H_0 : \mathbb{E}[X] = \mu$ vs $H_1 : \mathbb{E}[X] \neq \mu$

Regla (nivel α):

$$\mu - z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}} \leq \bar{X} \leq \mu + z_{1-\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}$$

Pasa si \bar{X} cae dentro del intervalo.

Resultado: Prueba de promedio (Python $U(0, 1)$)

n	1,000,000
\bar{X}	0.5004100834
μ	0.5
σ^2	0.0833333333
Intervalo $[L, U]$	[0.4994342071, 0.5005657929]
Decisión	Pasa

Prueba de varianza (Chi-cuadrado)

Objetivo: verificar si la varianza poblacional es la esperada: $\sigma^2 = \sigma_{teo}^2$.

Parámetros teóricos:

$$U(a, b) : \sigma^2 = \frac{(b - a)^2}{12} \quad \{a, \dots, b\} : m = b - a + 1, \sigma^2 = \frac{m^2 - 1}{12}$$

Hipótesis (dos colas): $H_0 : \sigma^2 = \sigma_{teo}^2$ vs $H_1 : \sigma^2 \neq \sigma_{teo}^2$

Varianza muestral (con $n - 1$):

$$s^2 = \frac{1}{n - 1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

Estadístico:

$$\chi_0^2 = \frac{(n - 1)s^2}{\sigma_{teo}^2}, \quad df = n - 1$$

Regla (nivel α):

$$\chi_{\alpha/2, df}^2 \leq \chi_0^2 \leq \chi_{1-\alpha/2, df}^2$$

Pasa si χ_0^2 cae dentro de la zona de aceptación.

Resultado: Prueba de varianza

n	1,000,000
s^2 (muestral, $n - 1$)	0.0832858941
σ_{teo}^2	0.0833333333
df	999,999
χ_0^2	999,429.7301
Zona aceptación $[\chi_L^2, \chi_U^2]$	[997,229.0885, 1,002,772.7001]
Decisión	Pasa

Prueba de corridas (arriba/abajo)

Paso 1 (umbral c): $b_i = 1$ si $x_i \geq c$, $b_i = 0$ si $x_i < c$.

$$n_1 = \sum b_i, \quad n_0 = n - n_1.$$

Paso 2 (corridas): $R =$ número de corridas en la secuencia (b_i) .

Bajo H_0 (aleatorio):

$$\mu_R = \frac{2n_0 n_1}{n} + 1, \quad \sigma_R = \sqrt{\frac{2n_0 n_1 (2n_0 n_1 - n)}{n^2(n-1)}}$$

Estadístico:

$$Z_0 = \frac{R - \mu_R}{\sigma_R}$$

Regla (α dos colas):

$$|Z_0| \leq z_{1-\alpha/2} \quad \Rightarrow \quad \textbf{Pasa}$$

Resultado: Prueba de corridas (Python $U(0, 1)$)

n	1,000,000
Umbral c	0.5
n_0 (abajo)	499,639
n_1 (arriba)	500,361
R (corridas)	499,382
μ_R	500,000.7394
σ_R	499.9995
Z_0	-1.23748
Zona aceptación ($\alpha = 0,05$)	[-1.95996, 1.95996]
Decisión	Pasa

Prueba de huecos con dígitos

Paso 1: extraer el 1er dígito decimal $D \in \{0, \dots, 9\}$ de cada x_i .

Paso 2: definir *hit* si $D \in H$ (ej. $H = \{0, 1, 2, 3, 4\}$), entonces

$$p = P(\text{hit}) = \frac{|H|}{10}, \quad q = 1 - p$$

Hueco G : # de *no-hits* entre dos hits consecutivos.

Bajo H_0 :

$$P(G = k) = q^k p$$

Estadístico (clases $0..k_{max}$ y cola):

$$\chi_0^2 = \sum \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}$$

Regla (α):

$$\chi_0^2 \leq \chi_{1-\alpha, df}^2 \Rightarrow \textbf{Pasa}$$

Resultado: Prueba de huecos con dígitos (Python $U(0, 1)$)

m (huecos)	499,638
df	6
χ^2_0	10.30493277
χ^2_{crit} ($\alpha = 0,05$)	12.59158724
Obs (0..5, cola)	[249,948; 124,737; 62,158; 31,318; 15,845; 7,678; 7,954]
Exp (0..5, cola)	[249,819.0; 124,909.5; 62,454.75; 31,227.375; 15,613.6875; 7,80
Decisión	Pasa

Prueba de huecos con números

Hit: $U \in [u_0, u_1], p = u_1 - u_0, q = 1 - p$ (si
 $X \sim U(a, b) : U = \frac{X-a}{b-a}$)

Hueco G: # de *no-hits* entre dos hits consecutivos.

Bajo H_0 :

$$P(G = k) = q^k p$$

Clases: $k = 0, \dots, k_{max}$ y cola $\geq k_{max} + 1$. $E_k = m q^k p$,
 $E_{\geq} = m q^{k_{max}+1}$

Estadístico:

$$\chi_0^2 = \sum \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}$$

Regla (α):

$$\chi_0^2 \leq \chi_{1-\alpha, df}^2 \Rightarrow \textbf{Pasa}$$

Resultado: Prueba de huecos (números) (Python $U(0, 1)$)

n	1,000,000
Intervalo $[u_0, u_1)$	[0.0, 0.5]
$p = u_1 - u_0$	0.5
k_{max}	5
m (huecos)	499,638
df	6
χ^2_0	10.30493277
χ^2_{crit} ($\alpha = 0,05$)	12.59158724
Obs (0..5, cola)	[249,948; 124,737; 62,158; 31,318; 15,845; 7,678; 7,954]
Exp (0..5, cola)	[249,819.0; 124,909.5; 62,454.75; 31,227.375; 15,613.6875; 7,80
Decisión	Pasa

Prueba de Póker (5 dígitos)

Construcción: $N = \lfloor U \cdot 10^5 \rfloor$ y se toma su cadena de 5 dígitos.

Categorías: todos dif, 1 par, 2 pares, trío, full, póker, quintilla.

Prob. teóricas ($d = 5$):

Dif 0,30240	1 par 0,50400
2 pares 0,10800	Trío 0,07200
Full 0,00900	Póker 0,00450
5 iguales 0,00010	

Chi-cuadrado:

$$\chi_0^2 = \sum \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i}, \quad E_i = n p_i, \quad df = k - 1$$

Pasa si $\chi_0^2 \leq \chi_{1-\alpha, df}^2$.

Resultado: Prueba de póker (Python $U(0, 1)$, $d = 5$)

n	1,000,000
d (dígitos)	5
Categorías	[dif, 1 par, 2 pares, trío, full, póker, quintilla]
Obs	[302,757; 503,189; 108,141; 72,269; 8,948; 4,601; 95]
Esp	[302,400; 504,000; 108,000; 72,000; 9,000; 4,500; 100]
df	6
χ^2_0	5.73289087
χ^2_{crit} ($\alpha = 0,05$)	12.59158724
Decisión	Pasa

Prueba de series

Idea: usar pares solapados (U_i, U_{i+1}) y verificar uniformidad en una grilla $k \times k$.

Construcción: $(U_1, U_2), (U_2, U_3), \dots, (U_{n-1}, U_n)$, $m = n - 1$.

Celdas: $i = \lfloor kU_i \rfloor$, $j = \lfloor kU_{i+1} \rfloor$, $i, j \in \{0, \dots, k - 1\}$.

Esperado por celda:

$$E = \frac{m}{k^2}$$

Estadístico:

$$\chi_0^2 = \sum_{celdas} \frac{(O - E)^2}{E}, \quad df = k^2 - 1$$

Regla (α):

$$\chi_0^2 \leq \chi_{1-\alpha, df}^2 \Rightarrow \textbf{Pasa}$$

Resultado: Prueba de series (Python $U(0, 1)$, $k = 10$)

n	1,000,000
m (pares)	999,999
k (grilla)	10
Esperado por celda E	9,999.99
df	99
χ_0^2	111.92901093
$\chi_{crit}^2 (\alpha = 0,05)$	123.22522145
Decisión	Pasa

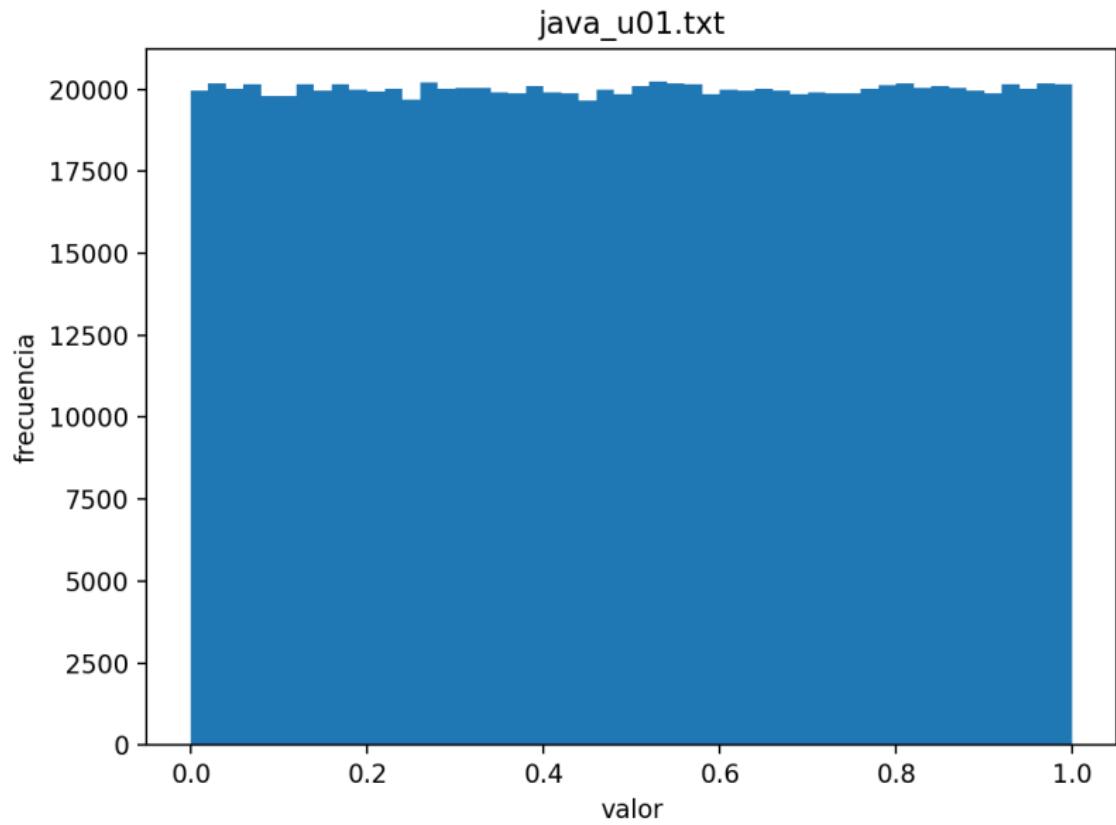
Generación de muestras por lenguaje

- Para cada lenguaje se generó una secuencia de $n = 1,000,000$ valores.
- Cada secuencia sigue el rango/distribución indicada en el enunciado (ej. $[0, 1]$ o conjuntos discretos).

Lenguaje: Java ([0, 1])

- **Generador:** SplittableRandom
- **Función:** nextDouble() → valores en [0, 1)
- **Tamaño de muestra:** $n = 1,000,000$
- **Semilla:** 123456789 (resultados reproducibles)
- **Salida:** java_u01.txt (1 número por línea)

Histograma: Java (java_u01.txt)



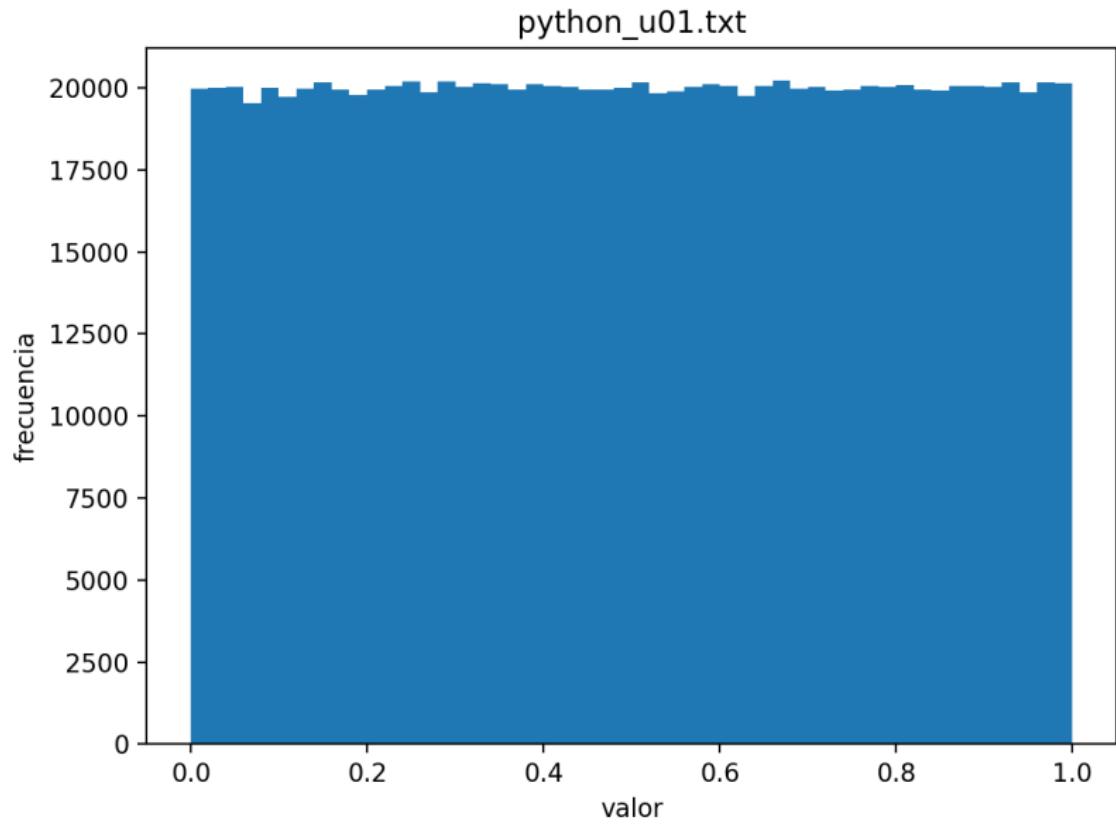
Lenguaje: Erlang ([0, 1))

- **Script:** escript (ejecución directa)
- **Generador:** rand con seed(exsplus, {...})
- **Método:** entero uniforme $I \in \{0, \dots, 2^{53} - 1\}$ y $X = I/2^{53} \in [0, 1)$
- **Tamaño de muestra:** $n = 1,000,000$
- **Semilla:** 123456789 (reproducible)
- **Salida:** erlang_u01.txt (1 número por línea)

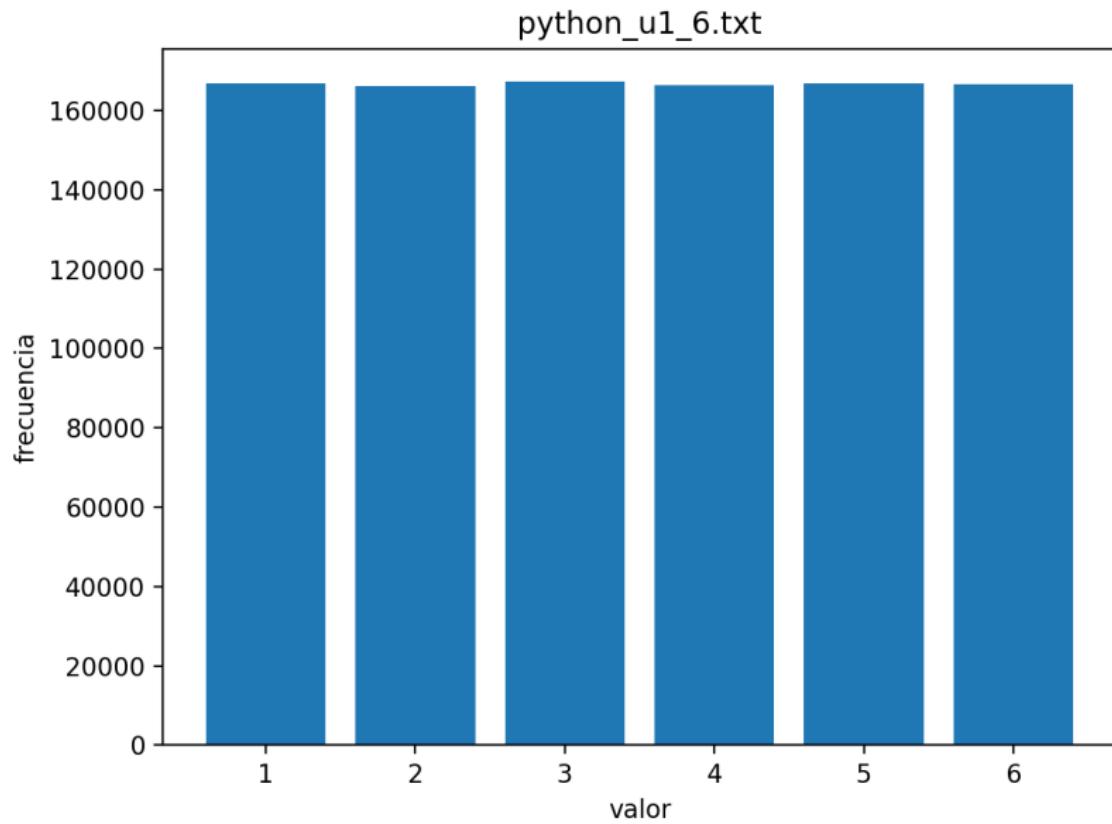
Lenguaje: Python ([0, 1])

- **Generador:** módulo random
- **Función:** `random.random()` → valores en [0, 1)
- **Tamaño de muestra:** $n = 1,000,000$
- **Salida:** `python_u01.txt` (1 número por línea)

Histograma: Python (python_u01.txt)



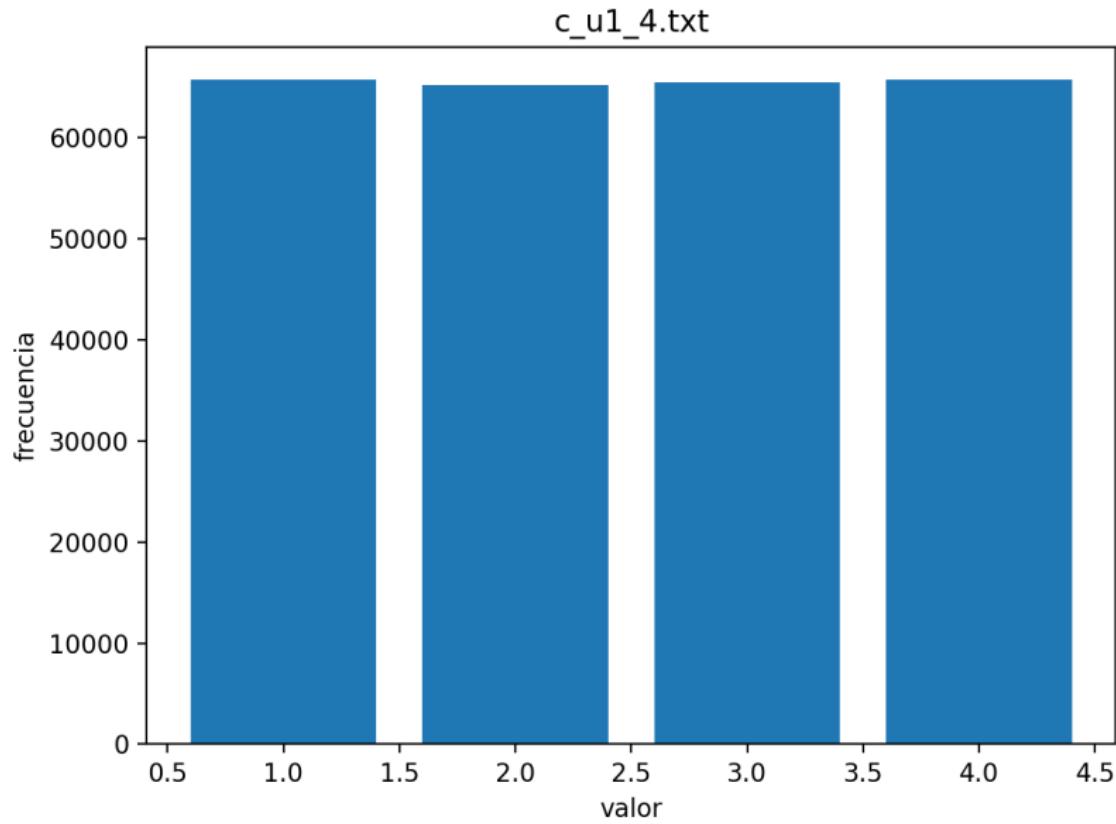
Frecuencias: Python (`python_u1_6.txt` = {1, ..., 6})



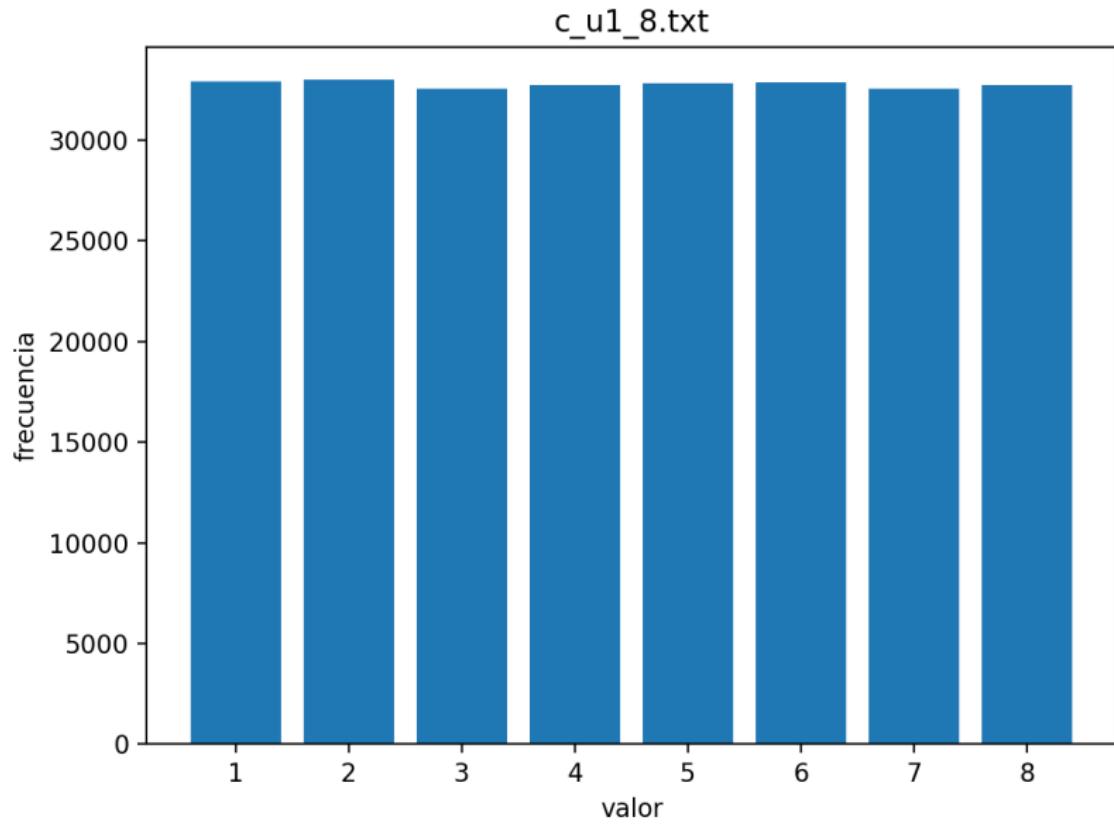
Lenguaje: C (uniforme discreta)

- **Generador base:** `rand()` con `srand(time(NULL))`
- **Método:** *rechazo* para evitar sesgo por módulo: se acepta r solo si $r < RAND_MAX - (RAND_MAX \bmod k)$
- **Mapeo:** $(r \bmod k) + 1 \Rightarrow \{1, \dots, k\}$
- **Tamaño de muestra:** $n = 1,000,000$
- **Archivos:**
 - `c_u01.txt`: $\{1, 2, 3, 4\}$
 - `c_u02.txt`: $\{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8\}$

Frecuencias: C ($c_u1_4.txt = \{1,2,3,4\}$)



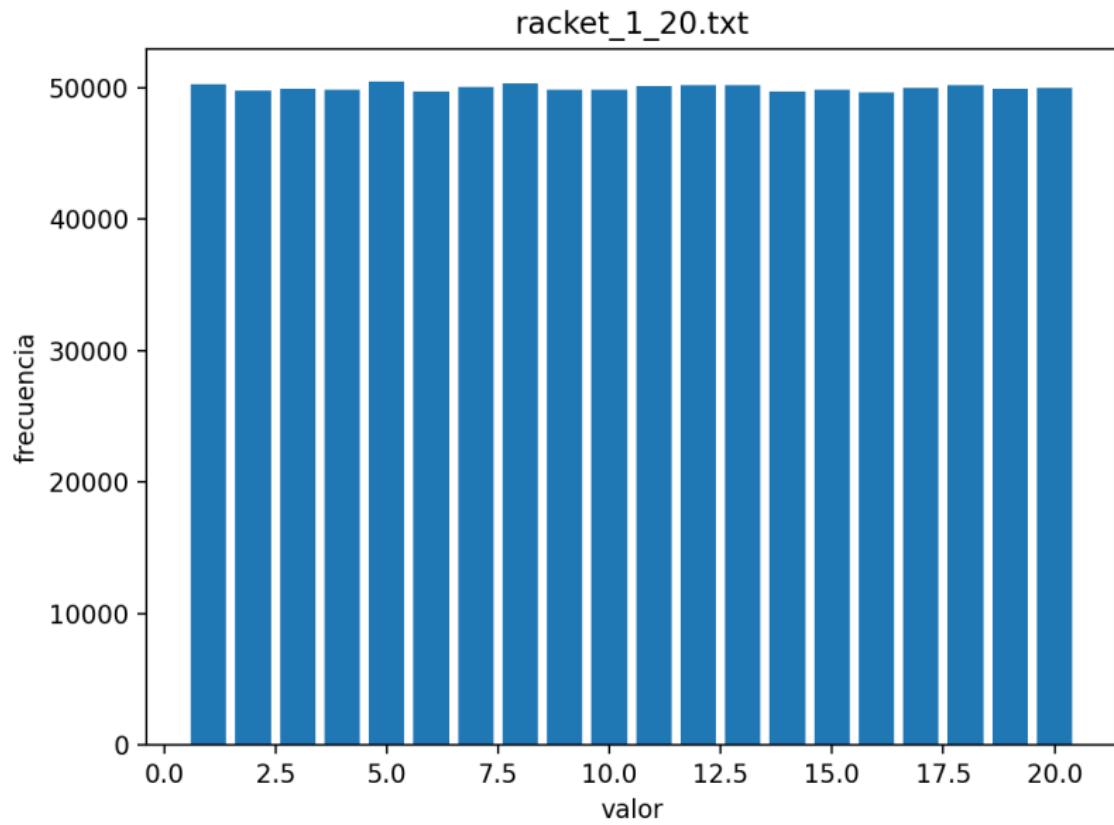
Frecuencias: C ($c_u1_8.txt = \{1,2,3,4,5,6,7,8\}$)



Lenguaje: Racket (uniforme discreta)

- **Lenguaje:** Racket (`#lang racket`)
- **Generador:** `random 20`
- **Rango:** $\{1, \dots, 20\}$ usando `1 + random(20)`
- **Tamaño de muestra:** $n = 1,000,000$
- **Salida:** `racket_u01.txt` (1 número por línea)

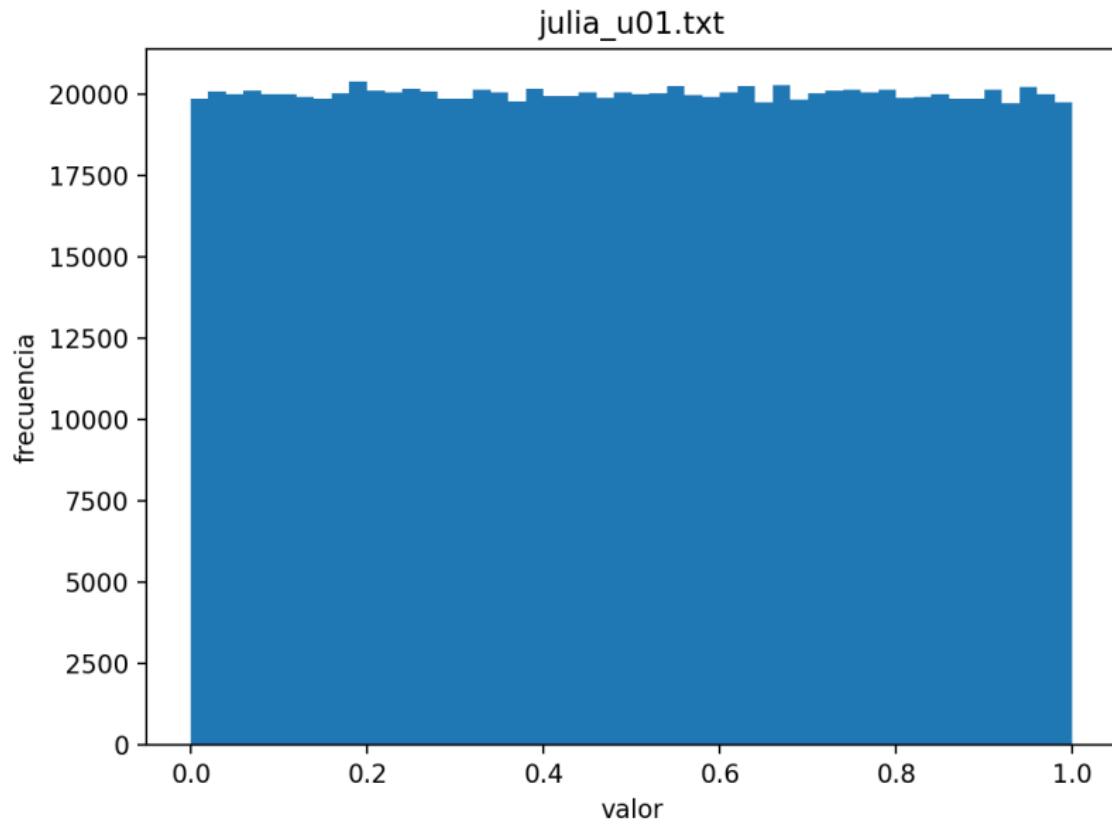
Frecuencias: Racket (racket_1_20.txt)



Otro Lenguaje: Julia ([0, 1])

- **Generador:** función `rand()`
- **Rango:** valores reales en $[0, 1)$
- **Tamaño de muestra:** $n = 1,000,000$
- **Salida:** `julia_u01.txt`

Histograma: Julia (julia_u01.txt)



Conclusiones

- En las muestras continuas $U(0, 1)$ (Java, Julia y Python) las pruebas de **promedio, varianza, huecos, póker y series** fueron satisfactorias, lo que respalda una buena uniformidad global.
- La prueba de **corridas** falló en varias secuencias continuas, lo que sugiere que el orden (patrón arriba/abajo) puede mostrar pequeñas desviaciones aun cuando la distribución sea uniforme.
- En discretas, **C {1..4}** y **Racket {1..20}** pasaron las pruebas aplicadas; **C {1..8}** falló en corridas, indicando posible dependencia en la secuencia.
- La muestra **Python {1..6}** no pasó las pruebas, lo cual indica que esa generación/archivo no se comportó como uniforme discreta bajo los criterios usados.
- En general, las pruebas muestran que **pasar una prueba no garantiza pasar todas**; se recomienda evaluar tanto **distribución** como **independencia** con varias pruebas.