



# Algoritmos MonteCarlo

**750098M Simulación computacional**

# Contenido



- 1 Introducción
- 2 Algoritmo de Freivalds
- 3 Primaldad
- 4 Material adicional
- 5 Conclusiones

# Introducción



“Inocente hasta que se demuestre lo contrario”

- Comprobar si una hipótesis es verdadera o falsa
- Se comprueban instancias, retornando verdadero si no existe una contradicción y falso si la hipótesis es falsa
- Análisis basado en probabilidad. Tiene razón con probabilidad  $p$  y no la tiene con probabilidad  $1 - p$
- Se reduce probabilidad de error si se aumenta número de iteraciones

# Son dos vectores iguales?

Algoritmo MonteCarlo:

Seleccionar aleatoriamente un componente  $i$

Si  $\text{vector1}(i) = \text{vector2}(i)$  devolver: Son iguales

Sino Devolver: Son diferentes

- Si el algoritmo devuelve SON IGUALES, puede ser que este sea cierto o que coinciden por casualidad en este componente
- Si el algoritmo devuelve SON DIFERENTES, este resultado es acertado:  $\text{vector1}(i) \neq \text{vector2}(i)$ , los vectores son diferentes con certeza

# Son dos vectores iguales?

Repetir el algoritmo puede aumentar la confiabilidad en que la respuesta sea correcta

- $p$  es igual a la probabilidad de que la respuesta sea correcta  
 $q = 1 - p$  es igual a la probabilidad de error en **1** ensayo
- $q^n = (1 - p)^n$  es la probabilidad de equivocación después de  $n$  iteraciones (aumento de probabilidad estocástica)
- Aumentamos considerablemente la probabilidad de que la respuesta SON IGUALES sea correcta, pero no llegamos a tener certeza

$$\textcircled{1} \rightarrow \frac{1}{10000} \rightarrow 0,0001$$

$$1 - \frac{1}{10000} = 0,9999$$

$$\left(1 - \frac{1}{10000}\right)^{10} = 0,9999000459$$

$$100 \rightarrow \left(1 - \frac{1}{10000}\right)^{100} = 0,990049$$

$$1000 \rightarrow \left(1 - \frac{1}{10000}\right)^{1000} = 0,9048$$



# Definición



- Un algoritmo MonteCarlo es  $p$ -correcto, si la respuesta es verdadera con probabilidad  $p$ , independiente de la estancia de entrada
- A veces se permite que  $p$  depende del tamaño del input, pero nunca dependerá de sus datos específicos

# Verificación de la multiplicación de matrices

Dadas las matrices  $(n \times n)$  A, B y C, se quiere verificar  $C = AB$

Algoritmos determinísticos	Algoritmo MonteCarlo
La multiplicación matricial tradicional requiere $n^3$ operaciones, es decir el algoritmo es de $O(n^3)$	La multiplicación puede llegar a ser $O(n^2)$
Los mejores algoritmos determinísticos de multiplicación de matrices son de $O(n^{2.37})$	Implicar asumir riesgo de que no sea verdad  Sin embargo, se puede controlar el error



# Algoritmo de Freivalds

## Principio del algoritmo

Se suman arbitrariamente algunas filas de la matriz AB y las mismas filas de la matriz C y se comparan los resultados.

Si las sumas son iguales, el algoritmo devuelve:  
SON IGUALES; sino, devuelve NO SON IGUALES

# Ejemplo

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 2 & 6 & 1 \\ 0 & 6 & 2 & 0 \\ 3 & 8 & 1 & 4 \\ 1 & 8 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

$$AB = \begin{bmatrix} 96 & 68 & 69 & 69 \\ 24 & 56 & 18 & 52 \\ 58 & 95 & 71 & 92 \\ 90 & 107 & 81 & 141 \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} 7 & 5 & 8 & 0 \\ 1 & 8 & 2 & 6 \\ 9 & 4 & 3 & 8 \\ 5 & 3 & 7 & 9 \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} 96 & 68 & 69 & 69 \\ 24 & 56 & 18 & 52 \\ 58 & 95 & 71 & 92 \\ 90 & 107 & 81 & 142 \end{bmatrix}$$

1s 4 16 3

$$A = \begin{bmatrix} 5 & 2 & 6 & 1 \\ 0 & 6 & 2 & 0 \\ 3 & 8 & 1 & 4 \\ 1 & 8 & 5 & 6 \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} 7 & 5 & 8 & 0 \\ 1 & 8 & 2 & 6 \\ 9 & 4 & 3 & 8 \\ 5 & 3 & 7 & 9 \end{bmatrix}$$

$$X = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$XAB$$

$$X(A|B) \quad O(n^3)$$

$$(XA)B$$

$$XA = \begin{bmatrix} 8 & 10 & 7 & 5 \end{bmatrix}$$

$$XAB = \begin{bmatrix} 154 & 103 & \dots \end{bmatrix}$$

# Ejemplo

$$AB =$$

96	68	69	69
24	56	18	52
58	95	71	92
90	107	81	141

$$C =$$

96	68	69	69
24	56	18	52
58	95	71	92
90	107	81	142

Suma de las filas 1 y 2:

Para AB: [110, 124, 87, 121];

para C : [110, 124, 87, 121].

~~Respuesta: SON IGUALES~~

Suma de las filas 1,3 y 4:

Para AB: [244, 270, 221, 302];

para C : [244, 270, 221, 301].

Respuesta: NO SON IGUALES

# Ejemplo

$$AB = \begin{array}{|c|c|c|c|} \hline 96 & 68 & 69 & 69 \\ \hline 24 & 56 & 18 & 52 \\ \hline 58 & 95 & 71 & 92 \\ \hline 90 & 107 & 81 & 141 \\ \hline \end{array}$$

Suma de las filas 1 y 2:

$X:[1,1,0,0]$

$X(AB)[110, 124, 87, 121]$ .

Suma de las filas 1,3 y 4:

$X:[1,0,1,1]$

$X(AB): [244, 270, 221, 301]$ .

# Algoritmo de Freivalds

La multiplicación requiere menos operaciones si en vez de  $X(AB)$  se evalúa  $(XA)B$

Para $X(AB)$	Para $(XA)B$
La multiplicación de 2 matrices $(n \times n)$ : $O(n^3)$	2 multiplicaciones de 1 vector $(1 \times n)$ con una matriz $(n \times n)$ : $O(n^2)$
La multiplicación de 1 vector $(1 \times n)$ con una matriz $(n \times n)$ : $O(n^2)$	$(XA) B$ es de $O(n^2)$
$X(AB)$ es de $O(n^3)$	



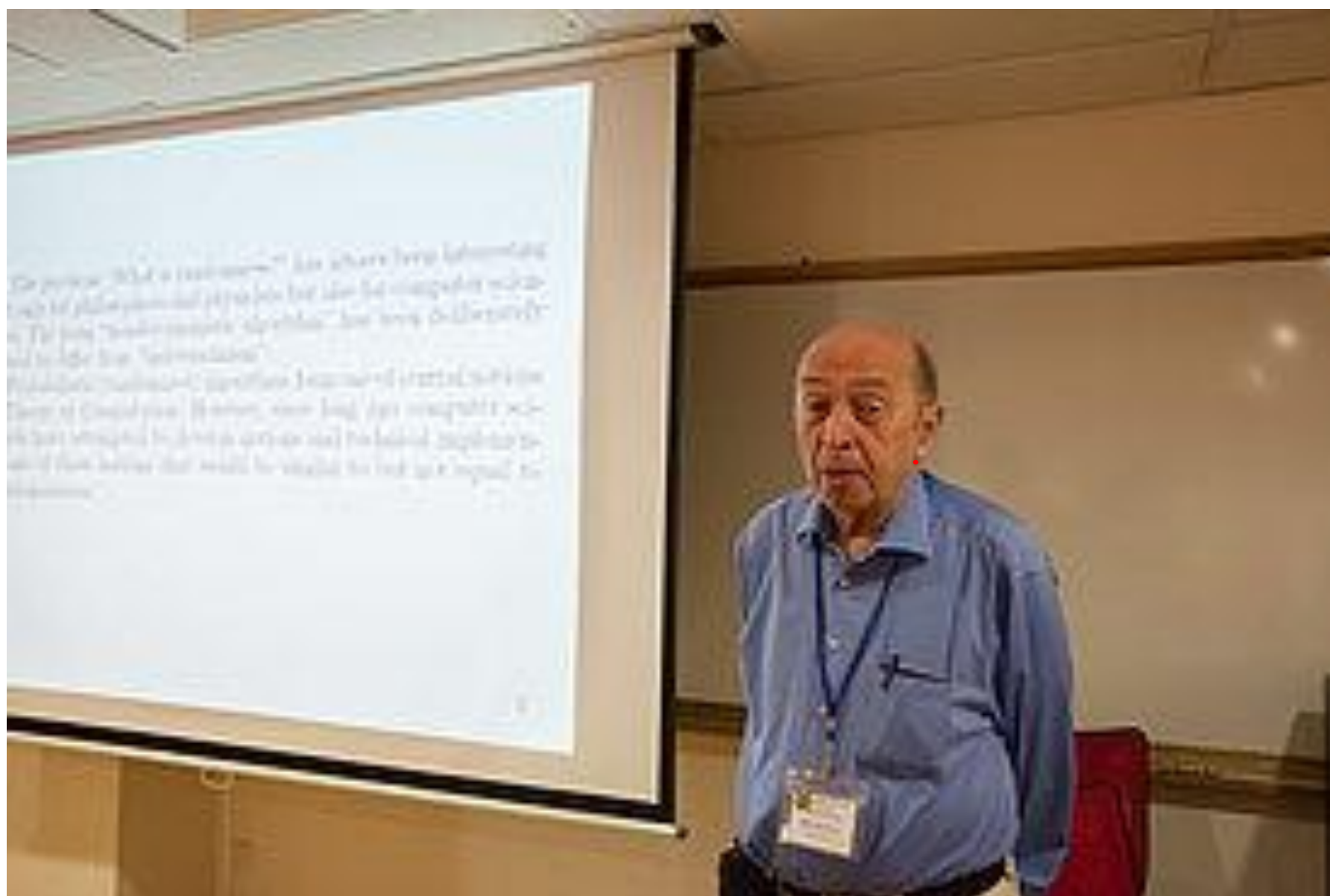
# Algoritmo de Freivalds

Algoritmo Freivalds(A,B,C,n):

Generar vector binario X en (1,n)

Si  $(XA)B = XC$  devolver VERDADERO

Sino Devolver: Son diferentes



## Rūsiņš Mārtiņš Freivalds

(10 November 1942 – 4 January 2016)

Isaac Asmov --> Robot

Julio Verne --> Ciencia ficción

# Algoritmo de Freivalds

Se ha seleccionado aleatoriamente  $X$  binario y se encontró  $XAB = XC$

Analicemos las instancias  $AB \neq C$

En este caso existe una fila  $i$  tal que  $A_i \neq C_i$

Se define el vector  $X'$  como

$$X'_j = \begin{cases} X_j & \text{si } j \neq i \\ 1 - X_j & \text{si } j = i \end{cases}$$

Para  $X'$  tenemos

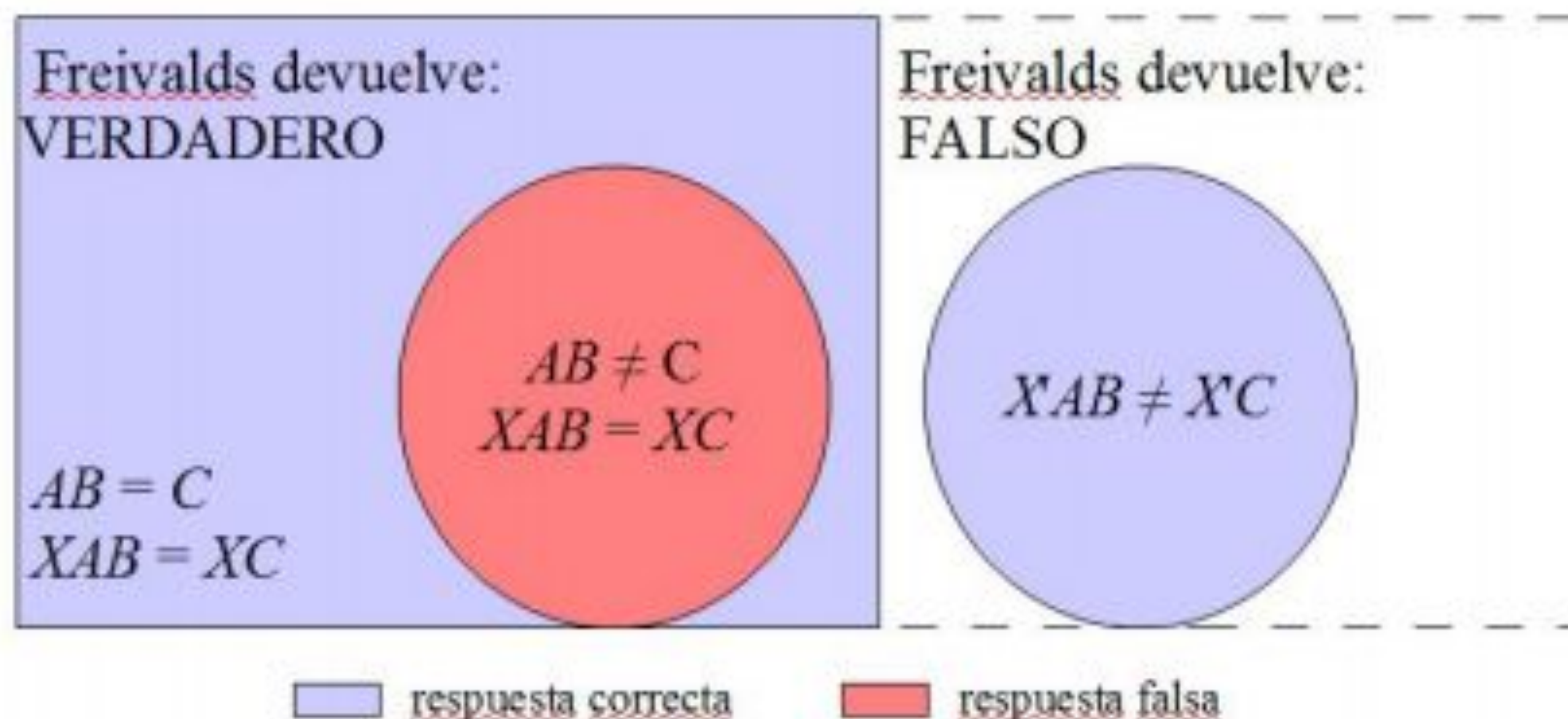
$$X'AB = XAB \pm AB_i \neq XAB = XC$$

Es decir Freivalds daría FALSO

# Algoritmo de Freivalds

Es decir, Freivalds devuelve VERDADERO en la mitad de los casos donde  $AB \neq C$ , y siempre si  $AB = C$ .

Entonces Freivalds es  $\frac{1}{2}$  - correcto



# Iteraciones

$$p = 0.2$$

$$F = 0.8$$

Algoritmo RepetirFreivalds(A,B,C,n):

Repetir k veces

Si Freivalds(A,B,C,n) = FALSO

Devolver FALSO

Salir

Devolver VERDADERO

La probabilidad de error en una llamada de Freivalds es  $\frac{1}{2}$ .

Diferentes llamadas son estadísticamente independientes, por eso las probabilidades de error se multiplican.

Después de k llamadas, la probabilidad de error es por ende  $(\frac{1}{2})^k$ .

En consecuencia RepetirFreivalds es  $1 - (\frac{1}{2})^k$  - correcto, un valor que converge a 1.



# Tolerancia para el error

Para garantizar que la probabilidad de error quede por debajo de una tolerancia  $\epsilon$  dada, se puede determinar el número adecuado de iteraciones  $k$ :

El tiempo de ejecución en este caso es de

$$\epsilon \leq \underbrace{\left(\frac{1}{2}\right)^k}_{p^k} \implies k \geq \log_2(1/\epsilon)$$

El tiempo de ejecución es:

$$O(n^2 \log_2(1/\epsilon))$$

# Limitaciones

El algoritmo de Freivalds significa un ahorro en el número de multiplicaciones sólo si las matrices son muy grandes:

si la probabilidad  $p$  de que el resultado sea correcto debe ser 0.99 o mayor, RepetirFreivalds debe usar por o menos 7 iteraciones.

Es más rápido que la comprobación si:

$$7 * 2 * n^2 \leq n^3$$

$$K = \frac{\log_2(0.01)}{\log_2(\frac{1}{2})} = \underline{\underline{6.4}}$$

$$n \geq 14$$

$$\left(\frac{1}{2}\right)^K = \underline{\underline{0.99}}$$

$$\left(\frac{1}{2}\right)^K = 0.01$$

$$K \log_2\left(\frac{1}{2}\right) = \log_2(0.01)$$

Es decir que



# Primaldad

Hay un algoritmo importante de criptografía, que es muy difícil de decodificar. Este algoritmo tiene la especialidad que:

- El quien quiere recibir el mensaje manda información públicamente que sirve para codificar el mensaje.
- Conserva privado la información para de codificar.
- La persona que manda el mensaje lo codifica y lo manda públicamente.

# Primaldad

El algoritmo está basado en el producto de dos números primos grandes.

- La persona que quiere recibir el mensaje necesita encontrar dos primos muy grandes
- Una persona que no tiene la información para decodificar, tendrá que probar con muchos productos de primos hasta poder romper el código.

# Comprobación

Ejemplo: Desarrollar un algoritmo MonteCarlo basado en el

**Teorema menor de Fermat:**

Sea  $n$  un número primo. Entonces para cualquier  $a$  entero tal que  $1 \leq a \leq n - 1$

Se tiene:

$$a^{n-1} \bmod n = 1$$

# Ejemplo

$n = 5$	
$a = 1$	$a^{n-1} \bmod n = 1^4 \bmod 5 = 1 \bmod 5 = 1$
$a = 2$	$a^{n-1} \bmod n = 2^4 \bmod 5 = 16 \bmod 5 = 1$
$a = 3$	$a^{n-1} \bmod n = 3^4 \bmod 5 = 81 \bmod 5 = 1$
$a = 4$	$a^{n-1} \bmod n = 4^4 \bmod 5 = 256 \bmod 5 = 1$

¿Cómo se podría diseñar un algoritmo MonteCarlo basado en este Teorema?

# Algoritmo MonteCarlo

Se usa la negación.

## Teorema:

Sea  $n$  un entero. Si  $n$  es primo, entonces se tiene para cada  $a \in [2, n - 1]$

$$a^{n-1} \bmod n = 1$$

## Negación:

Sea  $n$  un entero. Si existe  $a \in [2, n - 1]$  tal que

$$a^{n-1} \bmod n \neq 1$$

entonces  $n$  no es primo

# Algoritmo MonteCarlo

## Algoritmo Fermant(n):

Generar aleatorio  $a \in [2, n - 1]$

Evaluar  $a^{n-1} \bmod n$ :

Si  $a^{n-1} \bmod n \neq 1$  devolver "no es primo"

Sino devolver "n es primo"

Sea  $n$  el entero a comprobar

(el algoritmo verifica la proposición "n es primo")



# Ejemplo

$n = 15$			$n = 17$		
$a$	$a^{n-1}$	$a^{n-1} \bmod n$	$a$	$a^{n-1}$	$a^{n-1} \bmod n$
9	22 876 792 454 961	6	9	1 853 020 188 851 841	1
8	4 398 046 511 104	4	8	281 474 976 710 656	1
12	1 283 918 464 548 864	9	12	184 884 258 895 036 416	1
6	78 364 164 096	6	6	2 821 109 907 456	1
12	1 283 918 464 548 864	9	12	184 884 258 895 036 416	1
10	100 000 000 000 000	10	10	10 000 000 000 000 000	1
2	16 384	4	2	65 536	1
9	22 876 792 454 961	6	9	1 853 020 188 851 841	1
14	11 112 006 825 558 016	1	14	2 177 953 337 809 371 136	1
12	1 283 918 464 548 864	9	12	184 884 258 895 036 416	1

Si el algoritmo devuelve "no es primo" tiene razón y para.

Si el algoritmo devuelve "es primo" puede ser equivocado. Se repite.

Cuanto se detiene?

# Falsos testigos

Falsos testigos para la primaldad de  $n$  son aleatorios  $a \in [2, n - 1]$  tal que  $a^{n-1} \bmod n = 1$ .

La mayoría de los no-primos tiene pocos falsos testigos. Sin embargo: hay números no-primos con muchos falsos testigos: producen muchas veces el resultado "1", aunque no son primos.

Cuantitativamente: para cada  $p$  existen infinitos números tal que la probabilidad de detectar que no son primos es menor que  $p$ .

Es decir: El algoritmo Fermat no es  $p$ -correcto para ningún  $p$ . **¡No funciona la idea de MonteCarlo!**

# Extensión del teorema de Fermat

Teorema: Sea  $n$  entero. Si  $n$  es primo representado en la forma  $n = 2^s t + 1$ , entonces para cada  $a \in [2, n - 2]$  se tiene:

$$a^t \bmod n = 1 \quad \text{ó} \quad a^{2^i t} \bmod n = n - 1 \quad \text{para un } i \text{ tal que } 0 \leq i < s$$

## Negación:

Sea  $n$  entero impar de la forma  $n = 2^s t + 1$ ,  
si existe  $a \in [2, n - 2]$  tal que :

$$a^t \bmod n \neq 1 \quad \text{y} \quad a^{2^i t} \bmod n \neq n - 1 \quad \text{para cada } i \text{ tal que } 0 \leq i < s,$$

entonces  $n$  no es primo



# Ejemplo

Ejemplo:  $n$  primo

$$n=13=2^2 \cdot 3 + 1,$$

$$s=2, t=3$$

$a$	$a^s \bmod n$	$a^{2t} \bmod n$
2	8	12
3	1	
4	12	
5	8	12
6	8	12
7	5	12
8	5	12
9	1	
10	12	
11	5	12

Ejemplo:  $n$  no primo

$$n=21=2^2 \cdot 5 + 1,$$

$$s=2, t=5$$

$a$	$a^s \bmod n$	$a^{2t} \bmod n$
2	11	16
3	12	18
4	16	4
5	17	16
6	6	15
7	7	7
8	8	1
9	18	9
10	19	4
11	2	4
12	3	9
13	13	1
14	14	7
15	15	15
16	4	16
17	5	4
18	9	18
19	10	16

# Algoritmo MillerRabin

## AlgoritmoMillerRabin( $n$ )

- encontrar  $s, t$  tal que  $n = 2^s t + 1$ .
- generar aleatorio  $a \in [2, n - 2]$ .
- si  $a^t \bmod n = 1$  ó  $a^{2^i t} \bmod n = n - 1$  para un  $i$  tal que  $0 \leq i < s$ : devolver "  $n$  es primo "
- sino: devolver "  $n$  no es primo "

Si el algoritmo devuelve "  $n$  es primo ", puede ser equivocado  
Si se devuelve "  $n$  no es primo " es cierto que así es.

# Algoritmo MillerRabin

La extensión del teorema de Fermat es más fuerte.

Hay menos falsos testigos.

$$\left(1 - \frac{3}{4}\right)^k = 0,05$$

$$k \log\left(\frac{1}{4}\right) = \log(0,05)$$

Consecuencia: Se puede mostrar que el algoritmo Miller-Rabin es  $\frac{3}{4}$  - correcto.

$$K = 2.16$$

$$K = 3$$

Dado que Miller-Rabin es  $\frac{3}{4}$ - correcto, la aplicación repetida aumenta la probabilidad de obtener la respuesta correcta.

Después de  $k$  iteraciones, la probabilidad de obtener la respuesta correcta es  $p = 1 - (1/4)^k$ ; es decir: se puede controlar el error.

Para una tolerancia del error de  $\epsilon$ , se debe repetir por lo menos  $k = 1/2 \log_2 1/\epsilon$  veces.



# Conclusiones

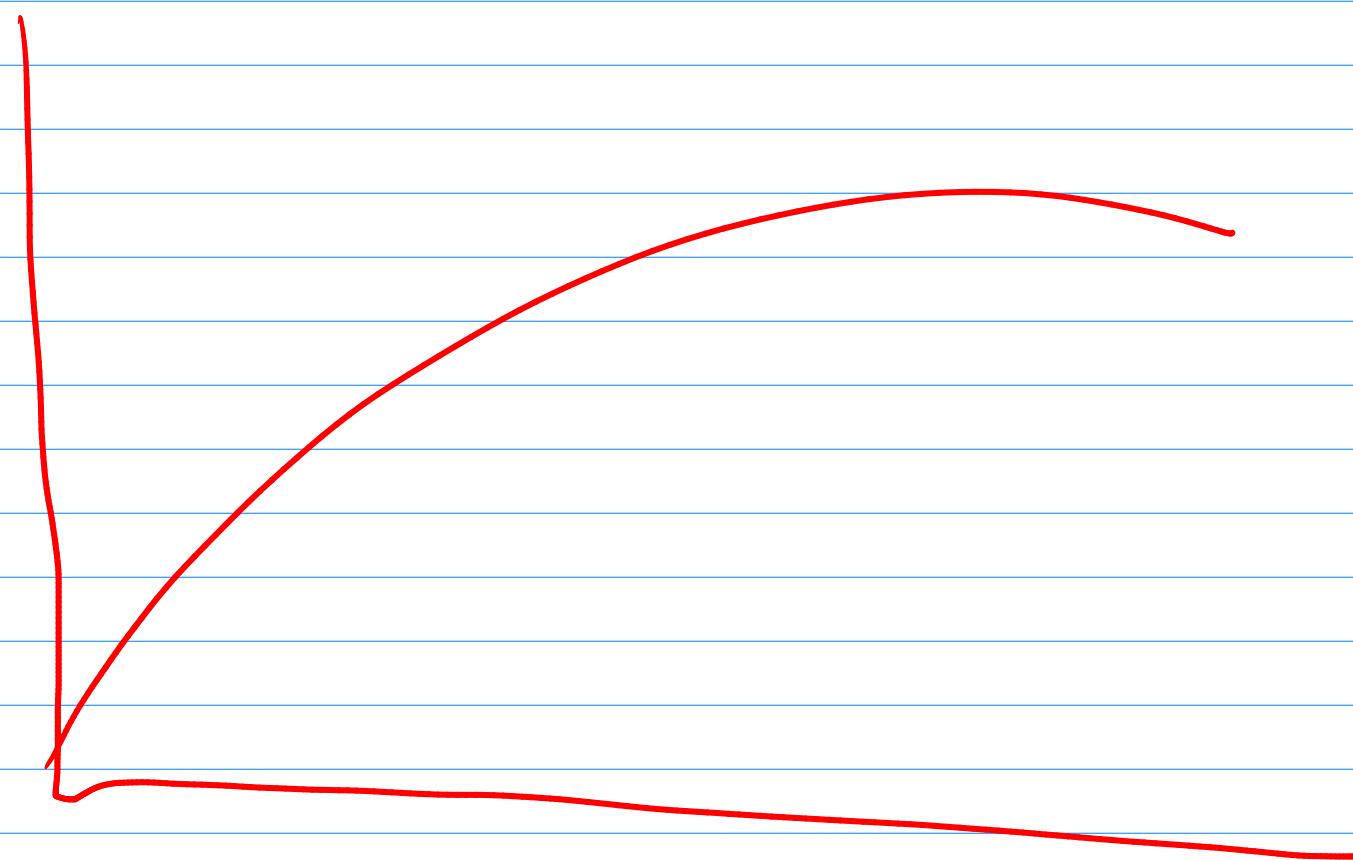
Los algoritmos MonteCarlo sirven para validar una proposición o hipótesis

Un algoritmo MonteCarlo está seguro, si la proposición es falsa; en esta caso devuelve la respuesta correcta .

No está seguro, si no ha podido encontrar la contradicción a la proposición; en este caso devuelve verdadero, que puede o no ser correcto.

Para que funcione el algoritmo, se debe asegurar que es  $p$ -correcto para una probabilidad  $p$ .

Si es  $p$ -correcto, se puede ampliar la ventaja estocástica y aplicar el algoritmo tantas veces que el error sea no pequeño como se necesite.



$$f(x) = x^2$$

x						
f(x)						

$$p = \frac{1}{3} \text{ correcto}$$

$$p_{\text{exito}} = 98\%$$

$$\left(1 - \frac{1}{3}\right)^k = 0,02$$

$$\left(\frac{2}{3}\right)^k = 0,02 \Rightarrow k \log\left(\frac{2}{3}\right) = \log(0,02)$$

$$k = \frac{\log(0,02)}{\log\left(\frac{2}{3}\right)} = 9,64 = 10$$