

# Taller 1

Luisa Contreras

Jairo Vanegas

Gabriel Forero

26 de septiembre de 2020

## 1. Número de Operaciones

### 1.1. Números Binarios

**1.1.1. Evualuar en  $x = 1,000000000001$  con  $P(x) = 1 + x + x^2 + \dots + x^{50}$  y la primera derivada. Encuentre el error de cálculo al comparalo con los resultados de la expresión equivalente  $Q(x) = (x^{51} - 1)/(x - 1)$**

Al evaluar el polinomio con el metodo de Horner este arrojo 50,122696230512 por lo que al momento de compararlo con la expresion equivalente arrojo un error absoluto de 1,00501226962297 y un error relativo de 1,96569003208959 %

### 1.1.2. Representación Binaria de pi ( $\pi$ )

A continuación denotaremos la representación binaria de pi en sus primeros 15 bits, teniendo en cuenta que este número es un número decimal no periódico e infinito, como lo podemos ver a continuación:

3.14159265358979323846...

Por lo tanto debemos usar el siguiente método por el cuál se transforman los numeros decimales en binario:

1. Empezamos transformando la parte entera la cuál corresponde a:

3 $\rightarrow$ 11

Ya tendríamos 2 bits, nos faltarían 13.

2. Ahora procedemos a multiplicar la parte decimal que seleccionamos en bits del siguiente modo

$$0,1415926535897 * 2 = 0,28318530717 \rightarrow 0$$

Y como se representa, cuando el numero resultante es mayor que 1, el bit resultante será 1, pero cuando es menor que 1, el bit resultante es 0

3. Así se realizo sucesivamente hasta que se obtuvo como resultado el siguiente número binario anteponiendo la parte entera por un punto de la decimal, como se hace normalmente en un número real.

11.0010010000111...

Sin embargo, este número no tiene una representación decimal finita por lo que tampoco tendrá una binaria, sólo aproximaciones. Además debemos tener en cuenta que las representaciones binarias cuando se trata de un decimal o un número que represente una fracción.

### 1.1.3. De Binarios a Base 10

A continuación convertiremos los siguientes números binarios a base 10, teniendo en cuenta el siguiente procedimiento.

■ 1010101

$$\begin{array}{c|c|c|c|c|c|c} 1 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 * 2^6 + & 0 * 2^5 + & 1 * 2^4 + & 0 * 2^3 + & 1 * 2^2 + & 0 * 2^1 + & 1 * 2^0 \end{array}$$

Que nos da como resultado:  $64 + 0 + 16 + 0 + 4 + 0 + 1 = 85$

■ 1011.101

Ahora como tenemos un decimal lo realizaremos de la siguiente manera

$$\begin{array}{c|c|c|c|c|c|c|c} 1 & 0 & 1 & 1 & . & 1 & 0 & 1 \\ 1 * 2^4 + & 0 * 2^3 + & 1 * 2^2 + & 1 * 2^0 + & . & 1/2^1 + & 0/2^2 + & 1/2^3 \end{array}$$

Que nos dá como resultado: 11,625

- 10111.010101...

Para este ítem debemos truncar el número que podemos deducir por los puntos suspensivos que es infinito periódico pero lo cortaremos en 7 bits por como hemos manejado los binarios anteriores, dejando así sólo 2 bits significativos

$$1 * 2^5 + \left| 0 * 2^4 + \right| 1 * 2^3 + \left| 1 * 2^2 + \right| 1 * 2^0 + \left| . \right| 0 / 2^1 + \left| 1 / 2^2 \right|$$

Que nos dá como resultado: 23,25

- 111.1111...

Para este ejercicio haremos lo mismo que el anterior truncando el número en el bit 7, dejando 4 bits significativos

$$1 * 2^2 + \left| 1 * 2^1 + \right| 1 * 2^0 + \left| . \right| 1 / 2^1 + \left| 1 / 2^2 + \right| 1 / 2^3 + \left| 1 / 2^4 \right|$$

Este ejercicio nos dió como resultado el siguiente decimal: 7,9375

#### 1.1.4. De Base 10 a Binarios

- 11,25

Estos procedimientos los realizaremos como ese explicó en el caso de  $\pi$  Obteniendo así como resultado: 1011,0100...

Por lo que tuvimos que truncar el binario pues se realiza una división infinita, dando como resultado un binario infinito, dejando así 4 bits significativos

- 2/3

Comenzamos por transformar la fracción en un número decimal, el cuál es: 0.666666... periódico.

Por lo que sólo tomaremos 7 bits significativos.

Dando así como resultado: 0,1010101... binario periódico.

- 30,6

En este caso sucede que lo mismo que en el caso de 11.25, sólo que



$$r(x) = \begin{cases} x_i & \text{si } x_i \leq x < \frac{x_i + x_d}{2} \\ x_d & \text{si } \frac{x_i + x_d}{2} \leq x \leq x_d. \end{cases}$$

Figura 2: Fórmulas de Redondeo

Redondeo: Es una aproximación numérica que intenta hacer más fiel al número, funciones como piso y techo, esta cumplen con este tipo de objetivos. consiste en redondear  $x$  al más próximo entre  $x_i$  y  $x_d$ ; en el caso en que está en a igual distancia se elige  $x_d$ . Dado por las siguientes fórmulas: Ejemplo :

- Recorte  $150,48 \rightarrow 150$
- Redondeo  $150,48 \rightarrow 150,5$

La principal diferencia entre el redondeo y el recorte es que; Si queremos aproximar un número por el método de redondeo a  $n$  cifras para esta aproximación se tiene en cuenta la cifra  $n+1$ , en este caso si es igual o mayor a 5 se incrementa la cifra número  $n$ . A diferencia del recorte que solo tiene en cuenta las  $n$  cifras que la persona quiere dejar y no importa cual sea la cifra  $n+1$ . Esto tiene una diferencia muy grande ya que con el redondeo estamos incluyendo más precisión a nuestro número y en el recorte podemos perder valor importante por ello debemos conocer muy bien sus diferencias y en que casos implementar cada técnica, según sea el caso.

### 1.2.3. Número de punto flotante (IEEE) de precisión doble asociado a $x$ , el cual se denota como $\text{fl}(x)$ ; para $x(0.4)$

a) Según la norma IEEE-754 un número infinito (  $+\infty$  o  $-\infty$  ) se representa de forma que los bits correspondientes al exponente mínimo se colocan todos en 1 (8 para 32 bits, 11 para 64 bits) y el bit del signo indicará el signo del infinito.

c)  $x = 0,4$

$$0,4 * 2 = 0,8 \rightarrow 0$$

$$0,8 * 2 = 1,6 \rightarrow 1$$

$$0,6 * 2 = 1,2 \rightarrow 1$$

$$0,2 * 2 = 0,4 \rightarrow 0$$

$$0,8 * 2 = 1,6 \rightarrow 1$$

Repitiendose y vo

$$= 0,011001100110011001100110011... = 1,1001100110011001100110011... * 2^{-2}$$

Usando un tamaño de número de 64 bits, divididos en 1 bit para el signo, 11 bits para el exponente mínimo (Biased Exponent) y 52 bits para la precisión de la fracción (Fraction) se encuentra que:

- Signo = 0
- BiasedExponent =  $(1021_{10} = (01111111101)_2)$
- Fraccin =  $(1001100110011001100110011001100110011001100110011001)$

a:  $(0, 4)_{10} \cong (00111111110110011001100110011001...)_{2} = (0, 399999999999999966693309261245)_{10}$

#### 1.2.4. Error de redondeo

Continuando con el ejercicio anterior, encontremos el error de conversión estándar IEEE 754, se usará la siguiente fórmula

$$\frac{|fl(x) - x|}{|x|} \leq \frac{e_{maq}}{2} \quad (1)$$

$$\frac{|0,3999999999999999966693309261245 - 0,4|}{|0,4|} \leq \frac{2^{-52}}{2} \quad (2)$$

$$\frac{|0,3999999999999999966693309261245 - 0,4|}{|0,4|} \leq 2^{-53} \quad (3)$$

$$8,32667268468875 * 10^{-17} \leq 1,110223 * 10^{-16} \quad (4)$$

El error de redondeo es por lo tanto  $\cong 8,327 * 10^{-17}$  o  $8,327 * 10^{-15} \%$

#### 1.2.5. Verificación de doble precisión de tipo de datos de R y Phyton en format long

Tanto python como R utilizan la precisión doble de IEEE en todos sus formatos. En el caso de R, que es la herramienta que a la que más concurremos en el grupo. Si el dato básico de R es de precisión doble de IEEE se puede configurar para que de la cantidad de decimales que el usuario prefiera dejar en la mantisa así modificando a su vez el exponente. El format long es un formato de dato que permite almacenar de -2147483648 a 2147483647, esto le permite al usuario realizar operaciones con alta precisión a la hora de no perder decimales.

Todas las plataformas R deben trabajar con valores que cumplan con el estándar IEC 60559 (también conocido como IEEE 754). Esto básicamente funciona con una precisión de 53 bits, y representa con esa precisión un rango de valores absolutos de aproximadamente  $2e - 308$  a  $2e + 308$ . También tiene valores especiales NaN (muchos de ellos), más y menos infinito y más y menos cero (aunque R actúa como si fueran lo mismo). También hay números desnormales (izados) (o subnormales) con valores absolutos por encima o por debajo del rango dado anteriormente pero representados con menor precisión. Sin embargo hay que tener en cuenta que, en última instancia, la forma en que se manejan los números de doble precisión depende de la CPU / FPU y el compilador. En IEEE 754-2008 / IEC60559: 2011, esto se denomina formato 'binary64'.

### 1.2.6. Representación hexadecimal de 9.4

Primero convertimos a binario, como lo hemos hecho ya anteriormente , lo que nos da como resultado: 1001,01100110011001100110011001100..., lo truncamos en 8 bits significativos que nos daría como resultado 1001,01100110. Despues convertimos a hexadecimal 0x941166666

### 1.2.7. Encuentre las dos raíces de la ecuacion cuadrática $x^2 + 9^{12}x = 3$

Las raíces de la ecuación cuadrática  $x^2 + 9^{12}x = 3$  son las siguientes:

$$x = -2,8242953648100000 \quad (5)$$

$$x = 1,0622118484416449 \quad (6)$$

Con una precisión de  $10^{-16}$

### 1.2.8. Calcular con mayor exactitud las raíces de la ecuación $x^2 + bx - 10^{-12} = 0$ , donde $b$ es un número mayor que 100

Las raíces de la ecuación estarán dadas por

$$x^2 + bx - \frac{1}{1000000000000} = 0, b \geq 100 \quad (7)$$

Donde hicimos las raices dadas por las primeros 5 raices, mayores o iguales a 100, y son las siguientes:

$\frac{1,0e14x+1000000000000x^2*1000000000000-1}{1000000000000}$	100
$\frac{1,01e14x+1000000000000x^2*1000000000000-1}{1000000000000}$	101
$\frac{1,02e14+1000000000000x^2*1000000000000-1}{1000000000000}$	102
$\frac{1,03e14+1000000000000x^2*1000000000000-1}{1000000000000}$	103
$\frac{1,04e14+1000000000000x^2*1000000000000-1}{1000000000000}$	104



## 2. Raíces de una Ecuación

2.1. sumar únicamente los elementos de la sub matriz triangular superior o triangular inferior, dada la matriz cuadrada  $A_n$

### 2.1.1. Pruebas

Para la solución de este punto se hicieron varias pruebas de matrices

	N	Iteraciones
	1	1
	2	2
	3	3
	4	6
cuadradas	5	10
	6	15
	7	21
	8	28
	9	36
	10	45

### 2.1.2. Gráfica

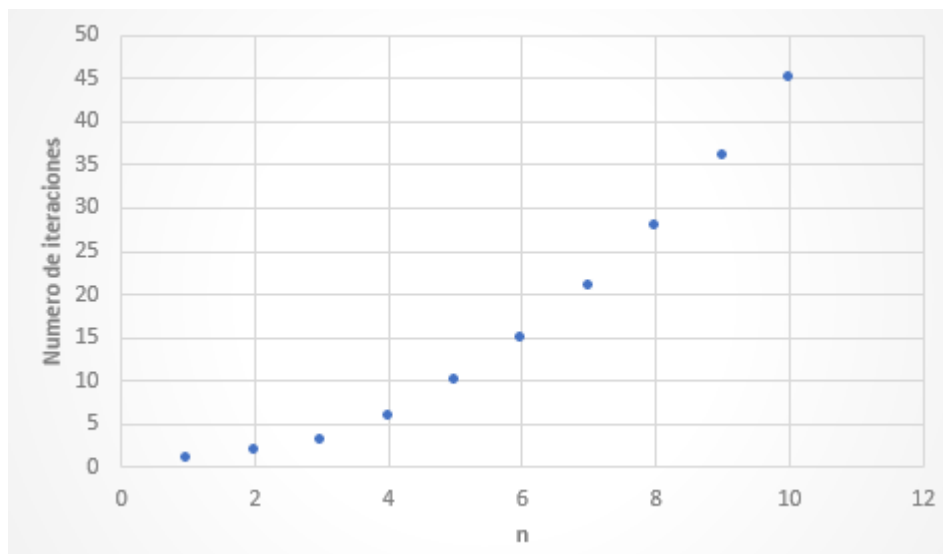


Figura 3: Iteraciones vs tamaño de la matriz

### 2.1.3. Convergencia

La convergencia es  $O(n^*(\frac{n}{2}-0.5))$

## 2.2. Sumar los n primeros números naturales al cuadrado

### 2.2.1. Pruebas

N	Iteraciones	Resultado
1	1	1
2	2	5
3	3	14
4	4	30
5	5	55
6	6	91
7	7	140
8	8	204
9	9	285
10	105	385

### 2.2.2. Gráfica

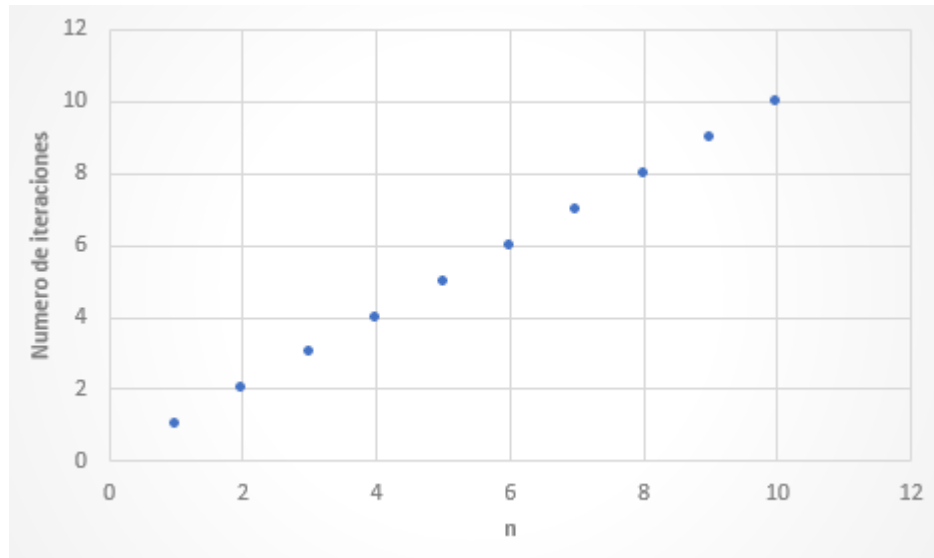


Figura 4: Iteraciones vs n

### 2.3. Problema del cohete

Para describir la trayectoria de un cohete se tiene el modelo:

$$y(t) = 6 + 2,13t^2 - 0,0013t^4$$

Donde,  $y$  es la altura en [m] y  $t$  tiempo en [s]. El cohete esta colocado verticalmente sobre la tierra. Utilizando dos métodos de solución de ecuación no lineal, encuentre la altura máxima que alcanza el cohete.

El mejor método para encontrar la máxima altura que alcanza el cohete es con la derivada.

$$y(t) = 6 + 2,13t^2 - 0,0013t^4$$

Derivamos  $y'(t) = 4,26t - 0,0052t^3$  Igualamos la derivada a 0

$$0 = 4,26t - 0,0052t^3$$

Despejamos  $t$

$$0,0052t^3 = 4,26t$$

Cancelamos una  $t$

$$0,0052t^2 = 4,26$$

Finalmente tenemos que  $t^2$

$$t^2 = \frac{4,261}{0,0052}$$

### 3. Convergencia de Metodos Iterativos

#### 3.1. Punto de intersección

Sean  $f(x) = \ln(x + 2)$  y  $g(x) = \sin(x)$  dos funciones de valor real.

Para este punto ambos métodos dieron el mismo resultado, para todas las iteraciones.

$$X_n = X_{(n-1)} - \frac{F(X_{(n-1)}) * (X_{(n-1)} - X_{(n-2)})}{F(X_{(n-1)}) - F(X_{(n-2)})} \quad (8)$$

$$X_{(n+1)} = X_n - F(X_n) * \frac{X_n - X_{(n-1)}}{F(X_n) - F(X_{(n-1)})} \quad (9)$$

Formula	Valores iniciales	Iteraciones	Resultado
8	$X_1 = -1,9 \quad X_2 = -1,1$	7	$f(x) = -1,63144684837866 \quad g(x) = -1,631088$
9	$X_n = -1,9 \quad X_1 = -1,1$	7	$f(x) = -1,63144684837866 \quad g(x) = -1,631088$

#### 3.2. Newton

### 4. Punto cuatro: Convergencia Acelerada

#### 4.1. Tipo de convergencia

Para analizar la convergencia de la sucesión  $(x_n)_{n=0}^{\infty}$ , con  $x_n = \cos\left(\frac{1}{n}\right)$  vamos a usar el limite de la sucesión descrito en la siguiente ecuación:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \cos\left(\frac{1}{n}\right) \quad (10)$$

Para trabajar con este limite primero hacemos el limite dentro del coseno para ver cual es el resultado y luego aplicarlo a la función coseno:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} = 0 \quad (11)$$

Reemplazando en el limite original:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \cos(0) = 1 \quad (12)$$

Con lo que verificamos que la sucesión converge a 1 independientemente de su origen.

## 4.2. Comparación con sucesión de Aitken

Para calcular  $A_n$  vamos a usar la ecuación que podemos encontrar en el enunciado del taller:

$$A_n = x_{n+2} - \frac{(x_{n+2} - x_{n+1})^2}{x_{n+2} - 2x_{n+1} + x_n} \quad (13)$$

En la siguiente tabla podemos ver los valores calculados para los primeros términos de las sucesiones:

n	$x_n$	$A_n$
1	0,540302306	0,96177506
2	0,877582562	0,982129354
3	0,944956946	0,989785514
4	0,968912422	0,99341565
5	0,980066578	0,995409942
6	0,986143232	0,996619959
7	0,98981326	0,997408315
8	0,992197667	0,997950173
9	0,993833509	0,998338439
10	0,995004165	0,998626075

Cuadro 1: Comparación  $A_n$  vs  $X_n$

Como podemos ver en la tabla desde  $n = 1$  la sucesión  $A_n$  ya llega a una convergencia que le toma a  $x_n$  4 iteraciones mas para acercarse al valor convergente de la sucesión, por lo que podemos concluir que la sucesión de  $A_n$  converge de forma acelerada con respecto a la sucesión  $x_n$ .

### 4.3. Colisión de partículas

La trayectoria de dos partículas en el espacio es descrita por las ecuaciones paramétricas

$$f(x) = 3\sin^3(x) - 1 \quad (14)$$

$$g(x) = 4\sin(x)\cos(x) \quad (15)$$

Se desea saber el valor de  $x$  en el que las partículas colisionarán, de hacerlo, y para eso tenemos como restricción que  $x > 0$ . Para encontrar este punto igualamos las dos ecuaciones y de forma algebraica igualamos a 0.

$$3\sin^3(x) - 1 = 4\sin(x)\cos(x) \quad (16)$$

$$3\sin^3(x) - 1 - 4\sin(x)\cos(x) = 0 \quad (17)$$

Con esta ultima ecuación vamos usar el método de la secante para hallar la primer raíz, ya que no tiene sentido una segunda raíz mayor que la primera ya que las partículas entraran en colisión en la primer raíz. Con esto en mente el rango en el que vamos a aplicar el método de la secante sera  $(0, 2] \in \mathbb{R}$ . También usamos una tolerancia de  $10^{-16}$  como criterio de parada para el método.

El método entrega como resultado el numero 1,18649502158199038 como la primer raíz en el intervalo elegido. Graficando la función (17) y una recta paralela al eje Y en el resultado, podemos ver que es una solución correcta.

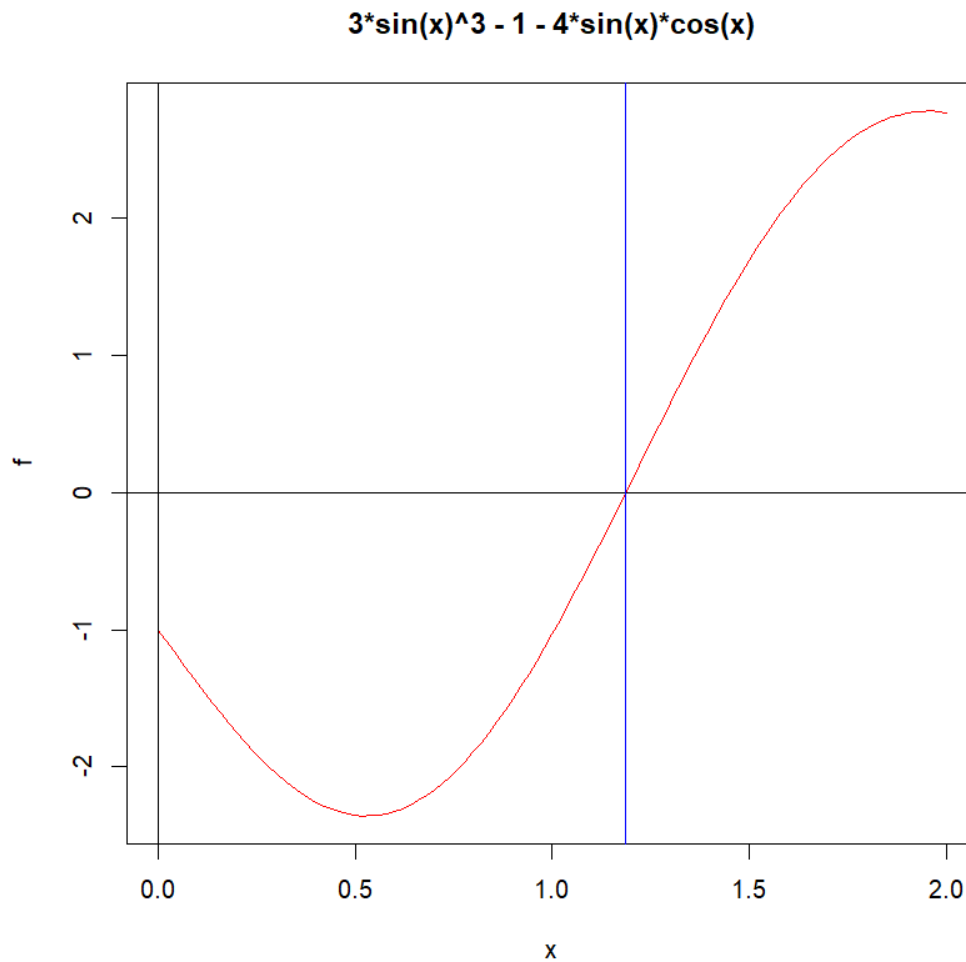


Figura 5: Colisión de partículas

#### 4.4. Aitken vs Steffensen

Para este punto el se escoge la función  $f(x) = x^2 - \cos(x)$  y se desea comparar la ejecución de los algoritmos de Steffensen y de Aitken. Para el algoritmo que acelere Aitken usamos el algoritmo de Newton debido a que es el que hemos visto en clase. Debido a las características de la función tuvimos que derivarla directamente lo que nos dio como resultado  $f'(x) = 2 * x + \sin(x)$ .

Como el algoritmo de Steffensen usa el método del punto fijo, para este experimento decidimos usar la siguiente función

$$f(x) = \sqrt{\cos(x)} \quad (18)$$

En cada iteración del método.

Para los dos algoritmos usamos tolerancias de  $10^{-8}$  y  $10^{-16}$ , e iniciamos los algoritmos con  $x = 1$  como valor inicial.

#### 4.4.1. Resultados

Tanto para Aitken como para Steffensen los resultados fueron iguales y convergieron en los valores de la siguiente tabla

tol	Aitken	Steffensen
$10^{-8}$	0.8241323158	0.8241323158
$10^{-16}$	0.82413231230252243	0.82413231230252243

Cuadro 2: Resultados Aitken vs Steffensen

A continuación se presentan las gráficas de convergencia de los algoritmos para la tolerancia  $10^{-16}$



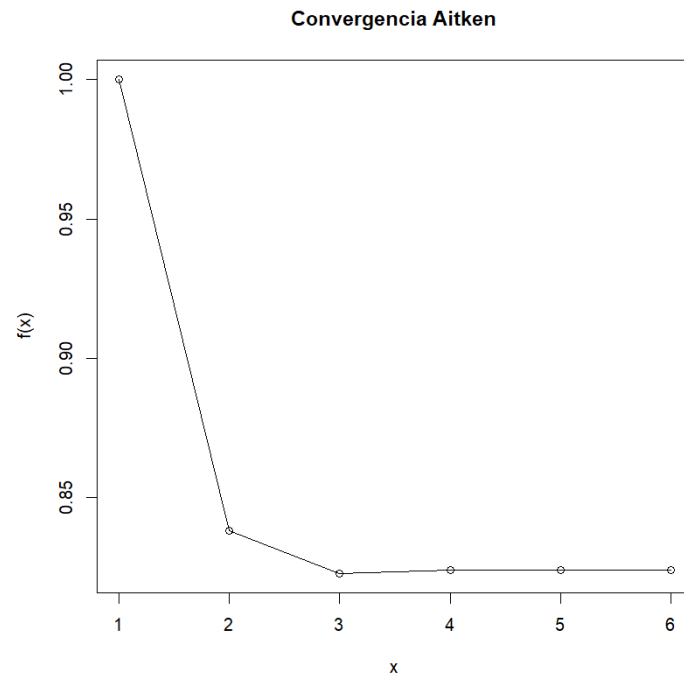


Figura 6: Convergencia Aitken

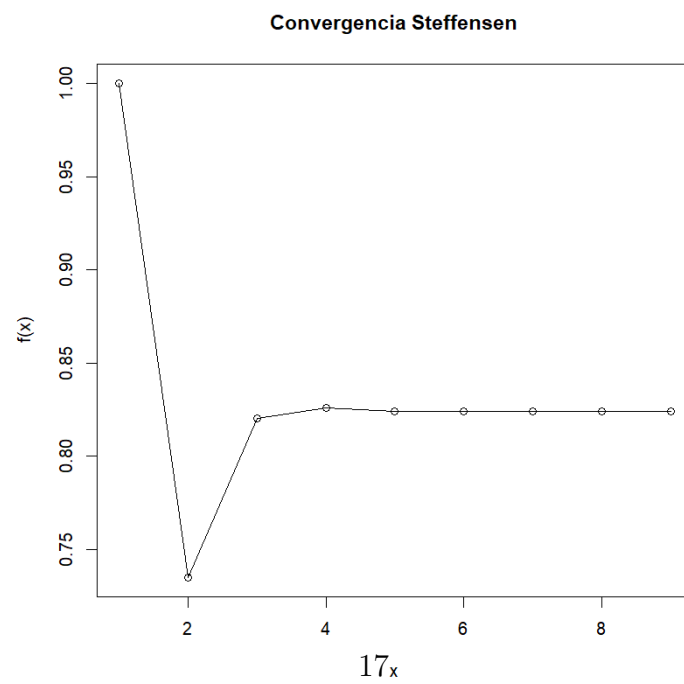


Figura 7: Convergencia Steffensen

Como se puede ver en las gráficas la convergencia de Aitken en el método de Newton, se alcanza mucho mas rápido y no solo eso sino que también converge de forma mas estable. El algoritmo de Steffensen converge rápidamente comparado con el método que usa, siendo este punto fijo, pero no lo suficiente para competir con Aitken con Newton, también se nota que la convergencia con este algoritmo se alcanza con fluctuaciones sobre y por debajo del valor deseado.