Resumen de Métodos Numéricos

Base lista para pegar fragmentos

Equipo de estudio

25 de septiembre de 2025

Índice

1.	Bisección y Regla Falsa	2
	1.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo	2
	1.2. 2) Pasos del método (qué se arma y cómo)	2
	1.3. 3) Ejemplo corto "a mano"	3
	1.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)	3
2.	Punto Fijo (método abierto)	5
	2.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo	5
	2.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)	6
	2.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta	6
	$2.4.~4)$ Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte) $~\dots ~\dots ~\dots$	6
3.	Newton-Raphson	7
	3.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo	7
	3.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)	7
	3.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta	7
	3.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)	S
4.	Secante	10
	4.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo	10
	4.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)	10
	4.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta	10
	4.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte) $\dots \dots \dots$	11
5.	Eliminación Gaussiana con pivoteo parcial	11
	5.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo	11
	5.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)	12
	5.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta	12
	5.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)	13
6.	Jacobi (método iterativo para $Ax = b$)	13
	6.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo	13
	6.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)	14
	6.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta	14
	6.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)	15
7	Causs-Saidal (con SOR)	16

In	terpolación (Ajuste de curvas)	18
	1) Objetivo y cuándo usarlo	18
	2) Idea general	18
	3) ¿Qué nos pueden pedir en un ejercicio?	19
	4) Método de Lagrange paso a paso	19
	5) Ejemplo usando Lagrange	19
8.	Regresión por mínimos cuadrados (lineal y polinómica)	20
	8.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo	20
	8.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)	20
	8.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta	21
	8.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte) $\ \ldots \ \ldots \ \ldots$	21
9.	Interpolación por splines (lineal y cúbica natural)	21
	9.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo	21
	9.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)	21
	9.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta	22
	9.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)	

1. Bisección y Regla Falsa

1.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo

Qué resuelven. Queremos encontrar una raíz de la ecuación f(x) = 0. Muchas veces es muy difícil o directamente imposible **despejar** x de forma exacta (ecuaciones no lineales, trigonométricas, exponenciales, etc.), así que usamos **métodos numéricos** para aproximarla.

Condición inicial indispensable (cambio de signo). Elegimos un intervalo cerrado [a, b] tal que $f(a) \cdot f(b) < 0$: en los extremos, la función debe tener signos opuestos (una evaluación negativa y la otra positiva). Bajo continuidad, esto asegura que hay al menos una raíz en el tramo.

Cómo verificar el intervalo. Graficar en GeoGebra f(x) y elegir [a,b] donde se vea el cruce con el eje x y el cambio de signo.

Diferencia entre los métodos (cómo calculan c).

- Bisección: $c = \frac{a+b}{2}$.
- Regla Falsa (Falsa Posición): $c = \frac{a f(b) b f(a)}{f(b) f(a)}$.

Criterio de parada (único). Repetimos hasta que el error elegido (absoluto o porcentual estimado entre c consecutivos) sea < tolerancia.

1.2. 2) Pasos del método (qué se arma y cómo)

Preparación (siempre):

- 1. **GeoGebra:** graficar f(x) y **elegir** [a, b] con cruce visible y f(a)f(b) < 0.
- 2. Fijar tolerancia y el tipo de error a controlar (absoluto o porcentual).
- 3. Inicializar c_{anterior} (p.ej., con a).

Iteración (misma lógica para ambos):

1. Calcular c:

$$c = \begin{cases} \frac{a+b}{2}, & \text{(Bisección)} \\ \frac{a f(b) - b f(a)}{f(b) - f(a)}, & \text{(Regla Falsa)} \end{cases}$$

- 2. Elegir subintervalo por signo: si $f(a)f(c) > 0 \Rightarrow a \leftarrow c$, si $f(a)f(c) < 0 \Rightarrow b \leftarrow c$. Si f(c) = 0 exacto, terminar.
- 3. Error y corte: calcular $|c_{\text{act}} c_{\text{ant}}|$ (o su porcentaje). Si < tolerancia, parar; si no, $c_{\text{ant}} \leftarrow c$ y repetir.

Cuándo elegir cada error:

- Error absoluto estimado $|c_{\text{act}} c_{\text{ant}}|$: conviene cuando la escala esperada de la raíz es conocida y no cercana a 0 (piden "error menor a una cantidad fija").
- Error porcentual estimado $\frac{|c_{\text{act}} c_{\text{ant}}|}{|c_{\text{act}}|} \times 100$: conviene cuando **comparás problemas de distinta escala** o la raíz **puede estar cerca de 0**; el criterio queda relativo al tamaño de la solución.

1.3. 3) Ejemplo corto "a mano"

Función: $f(x) = x^2 - 3$. Intervalo (desde GeoGebra): [a, b] = [1, 2] con f(1) = -2, $f(2) = +1 \Rightarrow f(a)f(b) < 0$.

3.A) Bisección Iteración 1: $c = \frac{1+2}{2} = 1.5$. f(c) = -0.75 (negativo). Como f(a)f(c) > 0, $a \leftarrow 1.5$.

Nuevo intervalo: [1,5,2]

Iteración 2: $c = \frac{1.5 + 2}{2} = 1.75$. f(c) = +0.0625. Ahora $f(a)f(c) < 0, b \leftarrow 1.75$.

Nuevo intervalo: [1,5, 1,75].

(Seguir hasta que el error baje de la tolerancia.)

3.B) Regla Falsa Iteración 1:

$$c = \frac{1 \cdot (+1) - 2 \cdot (-2)}{(+1) - (-2)} = \frac{5}{3} \approx 1,6667.$$

 $f(c) \approx -0.2222 \Rightarrow a \leftarrow 1.6667.$

Nuevo intervalo: [1,6667, 2].

Iteración 2: con [1,6667, 2]: $c \approx 1,72727$. $f(c) \approx -0.01653 \Rightarrow a \leftarrow 1,72727$. (Seguir hasta cumplir tolerancia; suele converger más rápido si la recta "apunta" bien.)

1.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)

Archivos: biseccion.c y regla_falsa.c. Cada uno permite elegir tipo de error (absoluto/porcentual), ingresar tolerancia e intervalo [a,b], verificar f(a)f(b) < 0 y ejecutar el método mostrando tabla de iteraciones.

```
4.1 Dốnde cambiar la función f(x) Listing 1: Función objetivo

double Funcion(double x) {

/* Ejemplo: cambiar aquí para otra f(x) */

return x*x*x - 7.0*x + 1.0;

}
```

```
4.2 Chequeo del cambio de signo [

static int hay_cambio_de_signo(double a, double b) {

return (Funcion(a) * Funcion(b) < 0.0);
}
```

4.3 Cálculo del punto interior c en cada método Bisección (punto medio):

```
Listing 3: Bisección: c = (a+b)/2
  static inline double punto_medio_biseccion(double a, double b) {
2
      return 0.5*(a + b);
  }
3
```

Regla Falsa (falsa posición):

```
Listing 4: Regla Falsa: c = (a f(b) - b f(a)) / (f(b)-f(a))
```

```
static inline double interseccion_recta(double a, double b) {
1
      double fa = Funcion(a);
2
      double fb = Funcion(b);
3
      return (a*fb - b*fa) / (fb - fa);
4
  }
5
```

```
Listing 5: Elegir subintervalo por signo 4.4 Actualización del intervalo (idéntica en ambos)
  static void actualizar_intervalo(double *a, double *b, double c) {
      double fa = Funcion(*a);
      double fc = Funcion(c);
3
      if (fa * fc > 0.0) {
4
           *a = c; /* la raiz queda en [c, b] */
5
      } else {
6
          *b = c; /* la raiz queda en [a, c] */
7
8
  }
9
```

4.5 Criterios de parada (tal como se usan) Error absoluto $|c_{act} - c_{ant}| \le \text{tolerancia}$:

```
Listing 6: Corte por error absoluto
```

```
static int corte_error_absoluto(double c_act, double c_ant, double tol) {
      return fabs(c_act - c_ant) <= tol;</pre>
2
3
  }
```

Error porcentual $\frac{|c_{\rm act}-c_{\rm ant}|}{|c_{\rm act}|} \times 100 \le$ tolerancia:

Listing 7: Corte por error porcentual

```
static int corte_error_porcentual(double c_act, double c_ant, double tol) {
      if (c_act == 0.0) return 0;
2
      double errp = fabs((c_act - c_ant) / c_act) * 100.0;
3
      return errp <= tol;</pre>
4
  }
5
```

4.6 Esqueleto típico de iteración en cada ejecutable Bisección (punto medio):

Listing 8: Iteración de bisección

```
double biseccion(double a, double b, double tol, int usa_porcentual) {
      double c_ant = a, c_act;
2
      for (;;) {
3
         c_act = punto_medio_biseccion(a, b);
4
         actualizar_intervalo(&a, &b, c_act);
5
         if (usa_porcentual ?
6
             corte_error_porcentual(c_act, c_ant, tol) :
7
```

Regla Falsa (intersección de la recta):

Listing 9: Iteración de regla falsa

```
double regla_falsa(double a, double b, double tol, int usa_porcentual) {
      double c_ant = a, c_act;
2
3
      for (;;) {
          c_act = interseccion_recta(a, b);
4
          actualizar_intervalo(&a, &b, c_act);
5
          if (usa_porcentual ?
6
              corte_error_porcentual(c_act, c_ant, tol) :
              corte_error_absoluto(c_act, c_ant, tol)) break;
          c_ant = c_act;
9
10
11
      return c_act;
12
```

- 4.7 Menú y salida El main de cada archivo permite:
 - 1. Elegir el **tipo de error** (absoluto/porcentual).
 - 2. Ingresar tolerancia e intervalo [a, b].
 - 3. Validar f(a)f(b) < 0 y ejecutar el método elegido, imprimiendo por iteración (a, b, c, f(c)) hasta cumplir la tolerancia.

2. Punto Fijo (método abierto)

2.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo

Qué resuelve. Buscamos una raíz de f(x) = 0. Muchas veces es difícil despejar x (aparece en trigonométricas, potencias, logs, etc.). Entonces lo convertimos en punto fijo: queremos x tal que x = g(x) e iteramos

$$x_{n+1} = g(x_n).$$

Cómo construir g(x) (dos caminos; probá primero **A** y, si no funciona, usá **B**):

- Camino A (despeje directo). Reescribí f(x) = 0 para dejar a x solo: x = g(x). Ej.: $f(x) = x \cos x = 0 \Rightarrow x = \cos x \Rightarrow g_A(x) = \cos x$.
- Camino B (sumar x a ambos lados).

$$f(x) = 0 \Rightarrow f(x) + x = x \Rightarrow \boxed{x = g_B(x) = x + f(x)}$$

(Segunda opción de los apuntes: "sumar x y simplificar".)

Nota. En $f(x) = x - \cos x$, $g_A(x) = \cos x$ y $g_B(x) = x + f(x) = 2x - \cos x$. La ecuación fija $x = g_B(x)$ implica $x = \cos x$ (misma raíz).

Regla CLAVE de convergencia:

$$|g'(x)| < 1$$

cerca de la raíz. Si $|g'(x)| \ge 1$, no converge (con esa g y/o esa x_0) y el programa termina.

Cuándo conviene. Cuando podés armar una g razonable por A o por B y tenés una semilla x_0 cerca de la raíz (mirando y = f(x) en GeoGebra).

2.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)

Pasos del método

- 1. Elegí g(x) y x_0 . Empezá por **A** (despeje); si no es estable, pasá a **B** con g(x) = x + f(x).
- 2. Evaluación: con el valor actual x_n , calculá $g(x_n)$.
- 3. Siguiente aproximación: $x_{n+1} = g(x_n)$.
- 4. Error y parada (elegís uno):

absoluto:
$$|x_n - x_{n-1}| \le \text{tolerancia}$$
, porcentual: $\frac{|x_n - x_{n-1}|}{|x_n|} \times 100 \le \text{tolerancia}$.

5. Chequeo de convergencia en ejecución: estimamos $|g'(x_n)|$. Si $|g'(x_n)| < 1$ seguimos; si $|g'(x_n)| \ge 1$, el programa *corta*.

2.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta

Problema: $f(x) = x - \cos x = 0$.

Construcción de g (dos caminos):

A:
$$x = \cos x \Rightarrow g_A(x) = \cos x$$
, B: $g_B(x) = x + f(x) = x + (x - \cos x) = 2x - \cos x$.

Verificación rápida de convergencia (cerca de la raíz). Para g_A o g_B (coinciden acá): $g'(x) = -\sin x$. En la raíz $x^{\approx 0,739}$,

$$|g'(x)| = |\sin x| < 1 \Rightarrow \text{converge.}$$

Iteraciones (usamos $g(x) = \cos x$ y $x_0 = 0.5$):

$$x_1 = \cos(0.5) \approx 0.877582562$$
, $x_2 = \cos(x_1) \approx 0.639012494$, $x_3 = \cos(x_2) \approx 0.802685100$, ...

Parar cuando el error elegido \leq tolerancia.

Mini-ejemplo de Camino B (como en tus apuntes). Si $f(x) = 2 - \frac{x}{3}$:

$$f(x) + x = x \implies x = g(x) = x + \left(2 - \frac{x}{3}\right) = 2 + \frac{2x}{3}$$

y se itera con esa forma.

2.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)

Mapa del código en C

- g(x): definís la g del problema (A: despeje; B: g = x + f(x)).
- gp(x): derivada aproximada de g para verificar |g'(x)| < 1.
- punto_fijo_error_absoluto(...) / punto_fijo_error_porcentual(...): hacen $x_{n+1} = g(x_n)$, imprimen tabla y paran con el criterio elegido.
- Chequeo en código: si en cualquier paso $|g'(x_n)| \ge 1 \Rightarrow termina$.

3. Newton-Raphson

3.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo

Qué resuelve en el curso. Encontrar una raíz de f(x) = 0.

Qué busca obtener. Un x^* tal que el error sea menor que la tolerancia.

Cuándo conviene.

- \blacksquare Cuando hay una **buena aproximación inicial** y f es **suave** cerca de la raíz.
- Si la derivada **no se anula** cerca de la raíz.

Cuándo cuidar/no conviene.

- Si f'(x) está muy cerca de 0 en las iteraciones, puede divergir o "saltar".
- Con puntos iniciales muy malos puede alejarse de la raíz.

3.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)

Chequeos previos.

- 1. Elegir x_0 (valor_inicial).
- 2. Fijar tolerancia e iteraciones_maximas.
- 3. Confirmar que la derivada no sea ~ 0 en el punto actual.

Iteración (Newton clásico).

- 1. Calcular $f(x_n)$ y $f'(x_n)$.
- 2. Si $|f'(x_n)|$ es muy pequeño, **detener** con aviso.
- 3. Actualizar:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}.$$

4. Calcular el **error** según el criterio activo:

error_absoluto =
$$|x_{n+1} - x_n|$$
, error_porcentual = $\frac{|x_{n+1} - x_n|}{|x_{n+1}|} \cdot 100$.

- 5. Corte si el error < tolerancia o si se alcanzan iteraciones_maximas.
- 6. Si no corta, poner $x_n \leftarrow x_{n+1}$ y volver al paso 1.

Criterios de parada (los que usa tu código).

- error_absoluto: $|x_n x_{n-1}|$.
- error_porcentual: $|x_n x_{n-1}|/|x_n| \cdot 100$.

Política en tu código: corta cuando el único criterio activo es < tolerancia o cuando it_maximas se alcanza.

3.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta

Función del código: $f(x) = x^3 - 7x + 1$.

Derivada numérica (diferencia hacia adelante):

$$f'(x) \approx \frac{f(x + h_{\text{derivada}}) - f(x)}{h_{\text{derivada}}}, \quad h_{\text{derivada}} = 10^{-4}.$$

Parámetros para ilustrar (reemplazables por los tuyos):

valor_inicial = 0.5, tolerancia = 10^{-6} , iteraciones_maximas = 10000.

Fórmulas (variables con nombres del código).

$$\label{eq:valor_actual} \begin{split} \text{valor_actual} &= \text{valor_anterior} - \frac{f(\text{valor_anterior})}{\text{derivada_en_punto}}, \\ \text{derivada_en_punto} &= \frac{f(\text{valor_anterior} + h_{\text{derivada}}) - f(\text{valor_anterior})}{h_{\text{derivada}}}, \\ \text{error_absoluto} &= \left| \text{valor_actual} - \text{valor_anterior} \right|, \\ \text{error_porcentual} &= \frac{\left| \text{valor_actual} - \text{valor_anterior} \right|}{\left| \text{valor_actual} \right|} \cdot 100. \end{split}$$

Iteración 1.

$$\begin{split} \text{valor_anterior} &= 0{,}50000000000000, \\ f\big(\text{valor_anterior}\big) &= f(0{,}5) = 0{,}5^3 - 7 \cdot 0{,}5 + 1 = -2{,}3750000000000, \\ \text{derivada_en_punto} &= \frac{f(0{,}5001) - f(0{,}5)}{10^{-4}} = -6{,}249849990003, \\ \text{valor_actual} &= 0{,}5 - \frac{-2{,}3750000000000}{-6{,}249849990003} = 0{,}119990879173, \\ \text{error_absoluto} &= \left|0{,}119990879173 - 0{,}5\right| = 3{,}800091208267 \times 10^{-1}, \\ \text{error_porcentual} &= \frac{3{,}800091208267 \times 10^{-1}}{0{,}119990879173} \cdot 100 \\ &= 3{,}166983386112 \times 10^2 \,\%. \end{split}$$

Iteración 2.

$$\label{eq:valor_anterior} \begin{split} \text{valor_anterior} &= 0.119990879173, \\ f(\text{valor_anterior}) &= 1.617914517973 \times 10^{-1}, \\ \text{derivada_en_punto} &= -6.956770559483, \\ \text{valor_actual} &= 0.119990879173 - \frac{1.617914517973 \times 10^{-1}}{-6.956770559483} \\ &= 0.143247568526, \\ \text{error_absoluto} &= \left| 0.143247568526 - 0.119990879173 \right| = 2.325668935232 \times 10^{-2}, \\ \text{error_porcentual} &= \frac{2.325668935232 \times 10^{-2}}{0.143247568526} \cdot 100 \\ &= 1.623531176947 \times 10^1 \,\%. \end{split}$$

Iteración 3.

$$\label{eq:valor_anterior} \begin{split} \text{valor_anterior} &= 0.143247568526, \\ f(\text{valor_anterior}) &= 2.064412157885 \times 10^{-4}, \\ \text{derivada_en_punto} &= -6.938397418064, \\ \text{valor_actual} &= 0.143247568526 - \frac{2.064412157885 \times 10^{-4}}{-6.938397418064} \\ &= 0.143277321969, \\ \text{error_absoluto} &= \left| 0.143277321969 - 0.143247568526 \right| = 2.975344353309 \times 10^{-5}, \\ \text{error_porcentual} &= \frac{2.975344353309 \times 10^{-5}}{0.143277321969} \cdot 100 \\ &= 2.076633142229 \times 10^{-2} \,\%. \end{split}$$

Iteración 4.

```
\label{eq:valor_anterior} \begin{split} & \text{valor_anterior} = 0.143277321969, \\ & f(\text{valor_anterior}) = -8.984664123801 \times 10^{-10}, \\ & \text{derivada\_en\_punto} = -6.938371833831, \\ & \text{valor\_actual} = 0.143277321969 - \frac{-8.984664123801 \times 10^{-10}}{-6.938371833831} \\ & = 0.143277321840, \\ & \text{error\_absoluto} = \left|0.143277321840 - 0.143277321969\right| = 1.294923890338 \times 10^{-10} \\ & < \text{tolerancia} \Rightarrow \textbf{corta por error\_absoluto}, \\ & \text{error\_porcentual} = \frac{1.294923890338 \times 10^{-10}}{0.143277321840} \cdot 100 \\ & = 9.037884528491 \times 10^{-8} \,\% \ \Rightarrow \ \text{también cortaría si el criterio fuera porcentual}. \end{split}
```

Cierre del ejemplo. Con estos parámetros, el método converge en 4 iteraciones a aproximacion_final ≈ 0.143277321840 , con $f(aproximacion_final)$ cercano a cero en precisión de máquina.

3.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)

Archivo: newton_raphson.c (tal cual lo pasaste).

Firma y parámetros (main).

- Menú: 1 = error absoluto, 2 = error porcentual.
- Pide tolerancia y x_inicial, y llama a la variante correspondiente.

Funciones principales.

- double Funcion(double x): define f(x).
- double Derivada(double x): derivada numérica con $h = 10^{-4}$. (Si piden "derivada a mano", reemplazar por la fórmula analítica).

Bucle de Newton (ambas variantes).

- Inicializa: x_prev = x_inicial, it = 0, it_maximas = 10000.
- En cada iteración:
 - d = Derivada(x_prev) y corte si fabs(d) es muy chico (umbral 10⁻⁴ en absoluto, 10⁻¹⁰ en porcentual; igualalos si querés el mismo umbral).
 - x_actual = x_prev Funcion(x_prev) / d;
 - Calcular error según el modo, imprimir y actualizar.
 - Corte por tolerancia o por it_maximas.

Puntos editables en examen (30 s).

- Función: Funcion.
- Criterio de parada: elegís 1) o 2) en el menú.
- tolerancia, x_inicial: por scanf.
- iteraciones_maximas: it_maximas.
- Umbral derivada ~ 0: los if (fabs(d) < ...) (alinealos si querés el mismo umbral).
- Columnas: printf de cada función (agregar/quitar nombres en español).

4. Secante

4.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo

Qué resuelve: aproxima una raíz de f(x) = 0 sin derivada.

Qué buscamos: un x tal que el error elegido sea < tolerancia.

Cuándo conviene: cuando no tenemos f'(x) (o calcularla es caro) y contamos con dos semillas razonables.

Cuidado: si $f_1 - f_0 \approx 0$ (con $f_0 = \text{Funcion}(x_\text{prev})$, $f_1 = \text{Funcion}(x_\text{actual})$), el paso explota.

4.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)

Fórmula de actualización (Secante):

$$x_{n+1} = x_n - f(x_n) \frac{x_n - x_{n-1}}{f(x_n) - f(x_{n-1})}$$

Chequeos por iteración (definidos a nivel método):

- 1. Evaluar $f(x_{n-1})$ y $f(x_n)$.
- 2. Si $|f(x_n) f(x_{n-1})|$ es muy pequeño \Rightarrow detener (denominador ≈ 0) o cambiar semillas.
- 3. Calcular la nueva aproximación con la fórmula y obtener x_{n+1} .
- 4. Error según el criterio activo:

$$\mathsf{error_absoluto} = |x_{n+1} - x_n|, \qquad \mathsf{error_porcentual} = \frac{|x_{n+1} - x_n|}{|x_{n+1}|} \cdot 100 \text{ (si } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la variante sin } x_{n+1} \approx 0, \text{ usar la var$$

- 5. Corte del bucle: detener si error < tolerancia o si se alcanzó el máximo de iteraciones.
- 6. Actualización: $x_{n-1} \leftarrow x_n, x_n \leftarrow x_{n+1}$ y repetir.

4.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta

Función del código: $f(x) = x^3 - 7x + 1$.

Semillas para ilustrar (podés cambiarlas):

 $\label{eq:x_prev} {\tt x_prev} = 0.00000000000000, \quad {\tt x_actual} = 0.5000000000000,$

tolerancia = 10^{-6} .

(Solo para mostrar el procedimiento. Con estas semillas converge a ~ 0.1432773 .)

Fórmula que se usa cada vez:

$$x_{\text{nuevo}} = x_{\text{actual}} - f(x_{\text{actual}}) \frac{x_{\text{actual}} - x_{\text{prev}}}{f(x_{\text{actual}}) - f(x_{\text{prev}})}.$$

Iteración 1

- $\qquad f({\tt x_actual}) = f(0.5) = -2.3750000000000.$

$$x_{\text{nuevo}} = 0.5 - \frac{(-2,375)(0.5 - 0.0)}{-2,375 - 1.0} = 0.148148148148.$$

- Errores: $err = |0.148148148148 0.50000000000000| = 3.518519 \times 10^{-1}$, $errp = 2.375000 \times 10^{2} \%$.
- **Actualizar:** $x_prev \leftarrow 0.5000000000000$, $x_actual \leftarrow 0.148148148148$.

Iteración 2

• f(0.5) = -2.3750000000000, f(0.148148148148) = -0.033785500178.

$$x_{\text{nuevo}} = 0.148148148148 - \frac{(-0.033785500178)(0.148148148148 - 0.5)}{-0.033785500178 - (-2.375)}$$

= 0.143070659176.

- **Errores:** $err = 5,077489 \times 10^{-3}$, $errp = 3,548938 \times 10^{0} \%$.
- Actualizar: $x_prev \leftarrow 0.148148148148$, $x_actual \leftarrow 0.143070659176$.

Iteración 3

- f(0.148148148148) = -0.033785500178, $f(0.143070659176) = 1.433929636 \times 10^{-3}$.
- $x_{\text{nuevo}} = 0.143277384894.$
- Errores: $err = 2,067257 \times 10^{-4}$, $errp = 1,442836 \times 10^{-1} \%$.
- Actualizar: $x_prev \leftarrow 0.143070659176$, $x_actual \leftarrow 0.143277384894$.

Iteración 4

- $f(0.143070659176) = 1.433929636 \times 10^{-3}, \quad f(0.143277384894) = -4.37499 \times 10^{-7}.$
- $x_{\text{nuevo}} = 0.143277321840.$
- Errores: $err = 6.305386 \times 10^{-8}$, $errp = 4.400826 \times 10^{-5} \%$.
- Con tolerancia = 10^{-6} , corta en 4 iteraciones (por error absoluto o porcentual).

4.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)

Archivo: secante.c

Flujo general del programa (sin pegar código):

- 1. Menú: elegir criterio de parada (error absoluto o porcentual).
- 2. Entradas: leer tolerancia, x0 (primera aproximación) y x1 (segunda aproximación).
- 3. Inicialización: preparar las dos aproximaciones de trabajo, el contador y el límite de iteraciones.
- 4. Bucle de iteración (lógica de Secante):
 - \blacksquare Evaluar f en las dos últimas aproximaciones.
 - Verificar que el **denominador** $f(x_n) f(x_{n-1})$ no sea ≈ 0 ; si lo es, detener con mensaje.
 - Calcular la **nueva aproximación** con la fórmula de la secante.
 - Calcular el **error** según el modo (absoluto o porcentual).
 - Imprimir la línea de iteración; actualizar y continuar salvo que error < tolerancia o se alcance el máximo de iteraciones.
- 5. Salida final: mostrar la aproximación obtenida, f(x), el error final y la cantidad de iteraciones.

Puntos editables típicos (sin código): la función f(x); el criterio de parada; tolerancia, x0, x1 y el máximo de iteraciones; formato de impresión por iteración.

Notas de robustez (alto nivel): tratar $f(x_n) - f(x_{n-1}) \approx 0$ con un umbral pequeño; asegurar que el límite de iteraciones esté definido en ambas variantes.

5. Eliminación Gaussiana con pivoteo parcial

5.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo

Qué resuelve en el curso. Sistemas lineales Ax = b de tamaño $n \times n$.

Qué busca obtener. El vector incógnita x.

Cómo se ve el sistema (expandido):

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1, \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2, \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n. \end{cases}$$

Qué se obtiene durante el proceso. Al terminar la "eliminación hacia adelante" queda una matriz triangular superior U (ceros debajo de la diagonal). Con esa U se resuelve x por sustitución hacia atrás. Además, el determinante se calcula como producto de los elementos de la diagonal de U.

Por qué pivoteo parcial (en palabras simples). Si el número del pivote (el de la diagonal en la columna que estoy trabajando) es muy chico, dividir por él amplifica errores. Entonces:

- Regla práctica: si el valor del pivote (en esa columna) es < 0,01 en valor absoluto, busco en esa misma columna la fila con el mayor valor absoluto y intercambio filas para usar ese número como pivote.
- Con eso, las cuentas son más estables y la eliminación funciona mejor.

Cuándo cuidar (dicho simple). Si hay ecuaciones que casi repiten información, el sistema puede no tener solución única o ser muy sensible al redondeo. El pivoteo ayuda, pero no hace milagros.

5.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)

Eliminación hacia adelante con pivoteo parcial (paso a paso):

Para cada **columna** $i = 1, 2, \dots, n-1$:

1. Elegir pivote

Mirá el número de la diagonal en esa columna (posición (i, i)). Si su valor absoluto < 0.01, en esa misma columna (de la fila i hacia abajo) buscá el número con mayor valor absoluto y intercambiá esa fila con la fila i para dejar ese número como pivote.

2. Anular debajo del pivote (dejar ceros)

Para cada fila j > i, calculá el multiplicador

$$\text{multiplicador} = \frac{a_{j,i}}{a_{i,i}}$$

y actualizá la fila j restando ese multiplicador por la fila i en **todas sus columnas** y también en b_j :

Fila
$$i \leftarrow \text{Fila } i - \text{multiplicador} \times \text{Fila } i$$
.

Con eso, debajo del pivote quedan ceros.

Sustitución hacia atrás (resolver x con la triangular):

$$x_n = \frac{b_n}{u_{nn}},$$

$$x_i = \frac{b_i - \sum_{k=i+1}^n u_{ik} x_k}{u_{ii}}, \quad i = n - 1, \dots, 1.$$

Determinante (cómo se calcula acá). Tomás los números de la diagonal de la triangular y los multiplicás:

$$\det(A) = u_{11} \times u_{22} \times \cdots \times u_{nn}.$$

5.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta

Ejemplo que activa pivoteo en la primera columna:

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 1 \\ 1 & -2 & -3 \\ 2 & 3 & 1 \end{bmatrix}, \qquad b = \begin{bmatrix} 1 \\ -4 \\ 7 \end{bmatrix}.$$

Paso 1 (columna 1, i = 0)

Pivoteo parcial: en la col. 1, |0|, |1|, $|2| \rightarrow$ el mayor es 2 (fila 3). Intercambio $R_1 \leftrightarrow R_3$:

$$\left[\begin{array}{ccc|c}
2 & 3 & 1 & 7 \\
1 & -2 & -3 & -4 \\
0 & 2 & 1 & 1
\end{array}\right]$$

Eliminar debaio:

Fila 2: $m_{21} = 1/2 = 0.5 \Rightarrow R_2 \leftarrow R_2 - 0.5 R_1 = [0, -3.5, -3.5 \mid -7.5].$ Fila 3: $m_{31} = 0$ (ya es cero).

Tras el paso 1:

$$\left[\begin{array}{ccc|c}
2 & 3 & 1 & 7 \\
0 & -3.5 & -3.5 & -7.5 \\
0 & 2 & 1 & 1
\end{array}\right]$$

Paso 2 (columna 2, i = 1)

Pivoteo en subcolumna: $|-3,5|, |2| \rightarrow \text{queda } -3,5 \text{ (sin intercambio)}.$

Eliminar debajo: Fila 3: $m_{32} = 2/(-3.5) = -0.5714285714 \Rightarrow R_3 \leftarrow R_3 - (-0.5714) R_2 = [0, 0, -1 \mid -3.28571429]$.

Triangular superior y término independiente:

$$U = \begin{bmatrix} 2 & 3 & 1 \\ 0 & -3.5 & -3.5 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix}, \qquad \tilde{b} = \begin{bmatrix} 7 \\ -7.5 \\ -3.28571429 \end{bmatrix}.$$

Sustitución hacia atrás:

 $x_3 = -3.28571429 / -1 = 3.28571429.$

$$x_2 = \frac{-7.5 - (-3.5) x_3}{-3.5} = \frac{-7.5 + 11.5}{-3.5} = -1.14285714.$$

$$x_2 = \frac{-7.5 - (-3.5) x_3}{-3.5} = \frac{-7.5 + 11.5}{-3.5} = -1.14285714.$$

$$x_1 = \frac{7 - 3 x_2 - 1 x_3}{2} = \frac{7 - 3(-1.14285714) - 3.28571429}{2} = 3.57142857.$$

Solución: $x \approx (3.57142857, -1.14285714, 3.28571429)^{\top}$.

Determinante (producto de la diagonal de U): $2 \times (-3.5) \times (-1) = 7$.

4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)

Archivo principal: eliminacion_gaussiana_pivoteo_parcial.c

Flujo general del programa (sin pegar código):

- 1. Elegir entrada de datos:
 - Teclado: pedir n, luego cargar A y b.
 - Archivo datos.txt: leer n; luego A fila por fila; al final b.
- 2. Mostrar lo leído: imprimir la matriz A y el vector b.
- 3. (Opcional) Norma de A: calcular $||A||_F = \sqrt{\sum a_{ij}^2}$ si el usuario lo pide.
- 4. Eliminación con pivoteo parcial:
 - En cada columna, si el pivote $|a_{ii}| < 0.01$, buscar en la columna el mayor valor absoluto y **permuta** filas para usarlo de pivote.
 - Anular todo lo que esté debajo del pivote con los multiplicadores, dejando ceros debajo.
- 5. Impresión intermedia: mostrar la matriz aumentada [A|b] ya triangular.
- 6. Determinante: calcular el producto de la diagonal de la triangular.
- 7. Chequeo de unicidad: si ese producto es muy cercano a 0, informar que no hay solución **única** y terminar.
- 8. Sustitución hacia atrás: calcular y mostrar el vector incógnita x.

Puntos editables rápidos (modo examen): umbral del pivoteo (0,01); tolerancia para "determinante ≈ 0 " (10⁻¹²); formato de impresiones; mostrar multiplicadores si lo piden.

Jacobi (método iterativo para Ax = b) 6.

1) Objetivo y cuándo usarlo 6.1.

Qué resuelve en el curso. Sistemas lineales Ax = b.

Qué busca obtener. El vector incógnita x.

Cómo se ve el sistema (expandido).

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1,$$

 $a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2,$
 \dots
 $a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n.$

Muy importante (propio de Jacobi):

- En Jacobi no se hace pivoteo ni se permutan filas durante el método.
- Si la matriz **no es diagonalmente dominante**, Jacobi **puede no converger**. Por eso el código **solo muestra una advertencia** (no reordena).
- Diagonalmente dominante (por filas) significa: para cada fila i,

$$|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$$

(equivalente a: "la suma de todos los valores de la fila, excepto el pivote, debe ser menor al pivote").

Cuándo conviene. Cuando A es (idealmente) diagonalmente dominante o cuando probás unas vueltas y ves que el error baja.

6.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)

Chequeos previos.

- Diagonal no nula: $a_{ii} \neq 0$ para todo i (si no, no se puede dividir).
- Advertencia de dominancia: si no es dominante, se avisa (el código no permuta filas).
- Fijar: tolerancia, iteraciones_maximas y tipoError (1 = absoluto, 2 = relativo porcentual). Despejes de Jacobi (forma general, "con valores anteriores").

$$x_{i, \text{ nuevo}} = \frac{b_i - \sum_{j \neq i} a_{ij} x_{j, \text{ anterior}}}{a_{ii}}, \qquad i = 1, \dots, n.$$

(En Jacobi, todos los $x_{i,nuevo}$ se calculan con los $x_{j,anterior}$.)

Criterios de parada (sin residuo).

$$\texttt{error_absoluto} = \max_{i} |x_{i, \text{nuevo}} - x_{i, \text{anterior}}|, \qquad \texttt{error_relativo} = \max_{i} \frac{|x_{i, \text{nuevo}} - x_{i, \text{anterior}}|}{|x_{i, \text{nuevo}}|} \times 100.$$

Política de corte.

- Cortar cuando el criterio elegido < tolerancia, o al llegar a iteraciones_maximas.
- Además, verificar que el error vaya disminuyendo; si aumenta respecto de la vuelta anterior, terminar (como hace el código).

6.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta

Sistema (2×2) :

$$\begin{cases} 4x + y = 9, \\ x + 3y = 8. \end{cases}$$

Despejes de Jacobi (con valores anteriores).

$$x_{
m nuevo} = rac{9 - y_{
m anterior}}{4}, \qquad y_{
m nuevo} = rac{8 - x_{
m anterior}}{3}.$$

Parámetros para ilustrar (podés cambiarlos). x_anterior = 0, y_anterior = 0, tolerancia = 10^{-3} . Error usado: error_absoluto = $m\acute{a}x(|\Delta x|,|\Delta y|)$.

Iteración 1

$$x_{\text{nuevo}} = \frac{9-0}{4} = 2,25, \qquad y_{\text{nuevo}} = \frac{8-0}{3} = 2,6666667.$$

error_absoluto = máx(|2,25-0|, |2,6667-0|) = 2,6667.

Actualizar: x_anterior $\leftarrow 2,25$, y_anterior $\leftarrow 2,6666667$.

Iteración 2

$$x_{\text{nuevo}} = \frac{9 - 2,6666667}{4} = 1,5833333, \qquad y_{\text{nuevo}} = \frac{8 - 2,25}{3} = 1,9166667.$$

error_absoluto = máx(|1,5833 - 2,25|, |1,9167 - 2,6667|) = **0,75**.

Actualizar: x_anterior $\leftarrow 1,5833333$, y_anterior $\leftarrow 1,9166667$.

Iteración 3

$$x_{\text{nuevo}} = \frac{9 - 1,9166667}{4} = 1,7708333, \qquad y_{\text{nuevo}} = \frac{8 - 1,5833333}{3} = 2,1388889.$$

error_absoluto =
$$max(|1,7708 - 1,5833|, |2,1389 - 1,9167|) = 0,2222222.$$

Actualizar: $x_{anterior} \leftarrow 1,7708333$, $y_{anterior} \leftarrow 2,1388889$.

Iteración 4

$$x_{\text{nuevo}} = \frac{9 - 2,1388889}{4} = 1,7152778, \qquad y_{\text{nuevo}} = \frac{8 - 1,7708333}{3} = 2,0763889.$$
 error_absoluto = $\max(|1,7153 - 1,7708|, |2,0764 - 2,1389|) = \mathbf{0,0625}.$

Cierre del ejemplo. El error baja $2,6667 \rightarrow 0,75 \rightarrow 0,2222 \rightarrow 0,0625$. Con tolerancia = 10^{-3} , seguir hasta que el error quede por debajo de 0,001. (La solución exacta es $x = 1,8, y \approx 2,0667$.)

6.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)

Archivo: un único .c con las funciones indicadas.

Funciones y flujo:

- leer_n_desde_archivo, leer_sistema_desde_archivo: leen n, luego $A ext{ y } b$ de datos.txt.
- imprimirMatriz(A,b,n): muestra la aumentada [A|b].
- verificarDiagonalDominante(A,n): para cada fila i, computa $\sum_{j\neq i} |A[i][j]|$ y lo compara con |A[i][i]|. Solo imprime advertencia; no permuta filas (no hay pivoteo en Jacobi).
- jacobi(A,b,n,tol,tipoError) (núcleo):
 - 1. Estado inicial: $x[MAX] = \{0\}$.
 - 2. Para cada $i: xn[i] \leftarrow \frac{b[i] \sum_{j \neq i} A[i][j] \cdot x[j]}{A[i][i]}$ usando **solo** los **x anteriores**.
 - 3. Error (según tipoError): absoluto = |xn[i] x[i]|; relativo = $\frac{|xn[i] x[i]|}{|xn[i]|} \times 100$ si $|xn[i]| > 10^{-12}$. Toma el **máximo** como error.
 - 4. Monitoreo: si error > error_viejo, corta ("no converge").
 - 5. Corte normal: cuando error <= tol o si iter llega a maxIter = 10000.
 - 6. Salida: imprime x[i] (vector incógnita), error final y iter.

Puntos editables (modo examen, 30 s).

- tolerancia, tipoError (1 o 2), maxIter.
- Mensajes e impresiones por iteración (agregar/quitar columnas y decimales).
- Umbral de división segura en la diagonal: 1e-14.

7. Gauss-Seidel (con SOR)

1) Objetivo y cuándo usarlo

Qué resuelve. Sistemas lineales Ax = b.

Qué buscamos. El vector incógnita x.

Sistema (expandido).

$$a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1$$

$$a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2$$

$$\vdots$$

$$a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n$$

Puntos clave.

- En Gauss-Seidel no se hace pivoteo (no se cambian filas).
- Si la matriz no es diagonalmente dominante, el método puede no converger ⇒ se muestra advertencia.
- Diagonalmente dominante (por filas): para cada fila $i, |a_{ii}| > \sum_{i \neq i} |a_{ij}|$.

(En palabras: la suma de todos los valores de la fila excepto el pivote debe ser menor que el pivote.)

2) Pasos del método (con criterios de corte)

Chequeos previos.

- Ningún valor de la diagonal puede ser 0: para todo i, $a_{ii} \neq 0$ (si alguno vale 0, no se puede dividir en la actualización).
- Advertir si no hay dominancia diagonal.
- Fijar tolerancia y tipo de error (1 = absoluto, 2 = relativo porcentual).

Despeje general (vuelta k+1). Para cada ecuación i = 1..n:

$$x_i^{(k+1)} = \frac{b_i - \sum_{j < i} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j > i} a_{ij} x_j^{(k)}}{a_{ii}}$$

Nota: no hace falta memorizar esta fórmula; es más fácil entenderla con el ejemplo de abajo.

Criterios de parada (sin residuo).

error absoluto =
$$\max_{i} \left| x_i^{(k+1)} - x_i^{(k)} \right|$$
 error relativo (%) = $\max_{i} \left(\frac{\left| x_i^{(k+1)} - x_i^{(k)} \right|}{\left| x_i^{(k+1)} \right|} \right) \cdot 100$

Política de corte.

- Cortar cuando error < tolerancia.
- Además, verificar que el error disminuya; si aumenta respecto de la vuelta anterior, detener (no converge).

3) Ejemplo corto "a mano" (fracciones y "anteriores")

Sistema 2×2

$$\begin{cases} 4x + y = 9, \\ x + 3y = 8. \end{cases}$$

Despejes (para usar en Gauss-Seidel).

$$x_{
m nuevo} = rac{9 - y_{
m disponible}}{4}, \qquad y_{
m nuevo} = rac{8 - x_{
m disponible}}{3}.$$

En la misma vuelta: primero x_{nuevo} con y_{anterior} ; luego y_{nuevo} usando x_{nuevo} .

Parámetros para ilustrar. $x_{\text{anterior}} = 0$, $y_{\text{anterior}} = 0$, tolerancia = 10^{-3} .

Error usado aquí (absoluto "común" por variable):

$$|x_{\text{nuevo}} - x_{\text{anterior}}|$$
 y $|y_{\text{nuevo}} - y_{\text{anterior}}|$.

Corte en el ejemplo: cuando ambos son < tolerancia.

Iteración 1

$$x_{\text{nuevo}} = \frac{9-0}{4} = 2,25, \qquad y_{\text{nuevo}} = \frac{8-2,25}{3} = 1,9166667.$$

Actualizar: $x_{\text{ant}} \leftarrow 2,25, y_{\text{ant}} \leftarrow 1,9166667.$

Iteración 2

$$x_{\text{nuevo}} = \frac{9 - 1,9166667}{4} = 1,7708333, \qquad y_{\text{nuevo}} = \frac{8 - 1,7708333}{3} = 2,0763889.$$

Actualizar: $x_{\text{ant}} \leftarrow 1,7708333, y_{\text{ant}} \leftarrow 2,0763889.$

Iteración 3

$$x_{\text{nuevo}} = \frac{9 - 2,0763889}{4} = 1,7309028, \qquad y_{\text{nuevo}} = \frac{8 - 1,7309028}{3} = 2,0896991.$$

Actualizar: $x_{\text{ant}} \leftarrow 1,7309028, y_{\text{ant}} \leftarrow 2,0896991.$

Iteración 4

$$x_{\rm nuevo} = \frac{9-2{,}0896991}{4} = 1{,}7275752, \qquad y_{\rm nuevo} = \frac{8-1{,}7275752}{3} = 2{,}0908083.$$

Actualizar: $x_{\text{ant}} \leftarrow 1,7275752, y_{\text{ant}} \leftarrow 2,0908083.$

Iteración 5

$$x_{\text{nuevo}} = \frac{9 - 2,0908083}{4} = 1,7272979, \qquad y_{\text{nuevo}} = \frac{8 - 1,7272979}{3} = 2,0909007.$$

Aquí $|x_{\text{nuevo}} - x_{\text{ant}}| = 2,773 \times 10^{-4} \text{ y } |y_{\text{nuevo}} - y_{\text{ant}}| = 9,24 \times 10^{-5}, \text{ ambos} < 10^{-3} \Rightarrow \text{corta}.$

4) Mapa del código en C (flujo general y dónde tocar)

Archivo: gauss_seidel.c (incluye opción SOR).

- 1. Entrada de datos: teclado o archivo (leer_n_desde_archivo, leer_sistema_desde_archivo).
- 2. Mostrar [A|b] (imprimirMatriz).
- 3. Chequeo de diagonal dominante (verificarDiagonalDominante): si no lo es, solo advierte (no cambia filas).
- 4. Elegir parámetros: tolerancia, tipoError (1 absoluto / 2 relativo porcentual), y modo:
 - Sin relajación: w = 1 (Gauss–Seidel puro).
 - Con relajación (SOR): ingresar w con 0 < w < 2.

- 5. **Iteración** (gaussSeidel) por i = 1..n en cada vuelta:
 - Calcular $x_i^{\text{nuevo}} = \frac{b_i \sum_{j \neq i} a_{ij} x_j}{a_{ii}}$ usando ya los **actualizados** de GS.
 - Unificar GS y SOR con: $x_i \leftarrow (1 w) x_i^{\text{viejo}} + w x_i^{\text{nuevo}}$.
 - Error (según modo) y corte cuando error < tolerancia; si el error aumenta, detener.
- 6. Salida: imprime x[i], error final, cantidad de iteraciones.

Anexo: Relajación (SOR) para Gauss-Seidel

Idea. Se introduce un factor w que "acorta" o "alarga" el paso de GS:

$$x_i^{(k+1)} = (1 - w) x_i^{(k)} + w \underbrace{\frac{b_i - \sum_{j < i} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j > i} a_{ij} x_j^{(k)}}{a_{ii}}}_{\text{valor de Gauss-Seidel}}$$

Casos.

- $w = 1 \Rightarrow$ Gauss-Seidel clásico.
- $0 < w < 1 \Rightarrow$ sub—relajación (pasos más cortos), útil si oscila.
- $1 < w < 2 \Rightarrow$ sobre—relajación (pasos más largos), suele acelerar si ya converge.

Cómo elegir w (práctico).

- Probar primero w = 1. Si converge pero **lento**, subir a $w \in [1,1,1,5]$.
- Si oscila o el error sube, bajar a $w \in [0.8, 0.95]$.

Nota de uso en ejercicios. El valor de w nos lo van a dar en el ejercicio; con ese dato se ve claramente cuándo usar SOR (si piden GS puro, w = 1; si dan otro w, aplicar la fórmula anterior).

Criterio de corte. No cambia: cortar cuando error < tolerancia, y detener si el error aumenta entre vueltas.

Interpolación (Ajuste de curvas)

1) Objetivo y cuándo usarlo

- Qué nos dan: una gran cantidad de puntos conocidos (x, y).
- Qué buscamos: una función polinómica de grado n que pase exactamente por todos esos puntos.
- Cuándo conviene: cuando queremos reconstruir la función entre los puntos que ya tenemos, sin perder información.

2) Idea general

Dado un conjunto de puntos conocidos (expresados verticalmente):

$$(x_0, y_0), (x_1, y_1), (x_2, y_2), \ldots, (x_n, y_n),$$

buscamos un polinomio $P_n(x)$ de grado n tal que

$$P_n(x_i) = y_i$$
 para todo $i = 0, 1, \dots, n$.

3) ¿Qué nos pueden pedir en un ejercicio?

En general, hay dos tipos de preguntas con el método de Lagrange:

- 1. Encontrar el polinomio interpolador: escribir $P_n(x)$, la función que pasa por todos los puntos dados.
- 2. Encontrar un valor desconocido: nos dan un valor de X_{copete} (algún x no listado en los puntos), y pedimos $P_n(X_{\text{copete}})$, es decir, calcular la y asociada en la curva interpoladora.
- \Rightarrow En los ejercicios puede pedirse una cosa o la otra, o incluso ambas.

4) Método de Lagrange paso a paso

A) Cuando nos piden un valor de la función en X_{copete} . Fórmula general de los polinomios base:

$$L_i(x) = \prod_{\substack{j=0\\j\neq i}}^n \frac{x - x_j}{x_i - x_j},$$

donde cada x_i son los valores de x de los demás puntos en los que no estoy parado.

△ **Nota:** no es necesario memorizar la fórmula, porque se entiende mucho más fácil con el ejemplo.

Fórmula del polinomio interpolador:

$$P_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i L_i(x).$$

Y si lo que pedimos es un valor puntual:

$$P_n(X_{\text{copete}}) = \sum_{i=0}^n y_i L_i(X_{\text{copete}}).$$

B) Cuando nos piden el polinomio interpolador completo. Se construye combinando los $L_i(x)$:

$$P_n(x) = y_0 L_0(x) + y_1 L_1(x) + \dots + y_n L_n(x),$$

y de ahí **ya sale el polinomio funcional** que representa la curva.

Ejemplo con 2 puntos. Puntos: (1,2) y (2,5). Polinomio lineal:

$$P(x) = a_0 + a_1 x$$
.

Al plantear el sistema:

$$\begin{cases} a_0 + a_1(1) = 2, \\ a_0 + a_1(2) = 5, \end{cases} \Rightarrow a_0 = -1, \ a_1 = 3,$$

entonces P(x) = -1 + 3x.

5) Ejemplo usando Lagrange

A) Calcular un valor en X_{copete} . Puntos: (1,2), (2,3), (4,6). Queremos calcular $P_2(X_{\text{copete}}=3)$.

$$L_0(3) = \frac{(3-2)(3-4)}{(1-2)(1-4)} = \frac{(1)(-1)}{(-1)(-3)} = \frac{1}{3},$$

$$L_1(3) = \frac{(3-1)(3-4)}{(2-1)(2-4)} = \frac{(2)(-1)}{(1)(-2)} = 1,$$

$$L_2(3) = \frac{(3-1)(3-2)}{(4-1)(4-2)} = \frac{(2)(1)}{(3)(2)} = \frac{1}{3}.$$

Entonces:

$$P_2(3) = 2 \cdot \frac{1}{3} + 3 \cdot 1 + 6 \cdot \frac{1}{3} = \frac{2}{3} + 3 + 2 = 5,67.$$

Nota: en el numerador siempre restamos los valores de x de **los otros puntos**; esos x son los x_j de la fórmula.

B) Construir el polinomio interpolador con los mismos puntos.

$$P_2(x) = 2 \cdot \frac{(x-2)(x-4)}{(1-2)(1-4)} + 3 \cdot \frac{(x-1)(x-4)}{(2-1)(2-4)} + 6 \cdot \frac{(x-1)(x-2)}{(4-1)(4-2)}$$
$$= \frac{2}{3}(x-2)(x-4) - \frac{3}{2}(x-1)(x-4) + 1 \cdot (x-1)(x-2).$$

Desarrollos auxiliares:

$$(x-2)(x-4) = x^2 - 6x + 8$$
, $(x-1)(x-4) = x^2 - 5x + 4$, $(x-1)(x-2) = x^2 - 3x + 2$.

Sustituyendo y simplificando:

$$P_2(x) = \boxed{\frac{1}{6}x^2 + \frac{1}{2}x + \frac{4}{3}}.$$

C) (Opcional) Error absoluto cuando nos piden un valor en X_{copete} . Si conocemos la función "real" f,

error_absoluto =
$$|P_n(X_{\text{copete}}) - f(X_{\text{copete}})|$$

(Análogo si comparamos el valor hallado para un x dado contra el valor "original" provisto por una función de referencia.)

8. Regresión por mínimos cuadrados (lineal y polinómica)

8.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo

Contexto (mediciones): los puntos (x_i, y_i) vienen de mediciones con error (instrumentos/entorno), por eso no caen exactamente sobre una función perfecta.

Qué buscamos: la función que, dibujada, pasa lo más cerca posible de todos los puntos, minimizando $S_r = \sum (f(x_i) - y_i)^2$.

Calidad (lo que queremos calcular): coeficiente de correlación $r = \sqrt{(S_t - S_r)/S_t}$ con $S_t = \sum (\bar{y} - y_i)^2$ y $\bar{y} = \frac{1}{n+1} \sum y_i$. Si $r \approx 1$, lo no explicado suele ser ruido de medición; si es bajo, revisar modelo o cálculos.

Cuándo usar: muchos puntos con ruido; queremos una tendencia o un promedio suavizado de todos los puntos (recta o polinomio).

8.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)

Chequeos previos: elegir tipo de función (lineal o polinómica) y verificar puntos suficientes (para grado p, al menos p+1 puntos).

Ecuaciones normales: $A_{\ell m} = \sum x_i^{\ell+m}, b_{\ell} = \sum y_i x_i^{\ell}$; resolver A a = b para $a = (a_0, \dots, a_p)^{\top}$.

Caso lineal
$$(p=1)$$
 con incógnitas $[a_0, a_1]$:
$$\begin{bmatrix} n+1 & \sum x_i \\ \sum x_i & \sum x_i^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum y_i \\ \sum x_i y_i \end{bmatrix}.$$

Calidad (r): $\bar{y} = \frac{1}{n+1} \sum y_i$, $S_t = \sum (\bar{y} - y_i)^2$, $S_r = \sum (f(x_i) - y_i)^2$, r (coeficiente de correlación, calidad) = $\sqrt{(S_t - S_r)/S_t}$; más cerca de 1 \Rightarrow mejor.

Resultado: al resolver Aa = b obtenemos los coeficientes y por lo tanto la función $P_p(x)$ que aproxima a todos los puntos.

8.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta

Dos puntos: (2,3) y (4,5), recta
$$(p = 1)$$
.

$$\sum x = 6, \sum y = 8, \sum x^2 = 20, \sum x y = 26, n+1 = 2.$$

$$\begin{bmatrix} 2 & 6 \\ 6 & 20 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ a_1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 8 \\ 26 \end{bmatrix} \Rightarrow a_0 = 1, \ a_1 = 1, \ P_1(x) = x+1.$$

$$\bar{y} = 4, S_t = 2, S_r = 0, r = 1.$$

8.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)

Archivo: Regresion_Minimos.c. Flujo: leer puntos \rightarrow elegir grado $p \rightarrow$ armar y resolver $Aa = b \rightarrow$ mostrar polinomio \rightarrow calcular calidad (S_r, S_t, r) .

Partes:

- Entrada: leer_puntos_desde_archivo, leer_puntos_desde_teclado.
- Ajuste: ajustar_polinomio_minimos_cuadrados arma $A_{\ell m} = \sum x_i^{\ell+m}$ y $b_{\ell} = \sum y_i x_i^{\ell}$, y llama a gauss_pivoteo_parcial.
- **Resolvente:** gauss_pivoteo_parcial (pivoteo parcial + eliminación + sustitución).
- Calidad: coeficiente_correlacion calcula S_r , S_t y $r = \sqrt{(S_t S_r)/S_t}$, e imprime todo con nombres en español.
- Utilidades: mostrar_puntos, mostrar_polinomio, evaluar_polinomio, verificar_puntos_suficientes.

Qué puede pedir la profe (dónde tocar):

- Cambiar grado p (entrada).
- Mostrar A y b (agregar printf al final de ajustar_polinomio_minimos_cuadrados).
- Ajustar impresiones (columnas) en mostrar_puntos/mostrar_polinomio/coeficiente_correlacion.
- Mensajes si faltan puntos: verificar_puntos_suficientes.

9. Interpolación por splines (lineal y cúbica natural)

9.1. 1) Objetivo y cuándo usarlo

Qué resuelve: Queremos una curva que pase por todos los puntos (x_i, y_i) , pero evitando los problemas de un polinomio global de grado alto (que puede oscilar mucho).

Idea: Dividimos el eje x en subintervalos entre nodos consecutivos $[x_k, x_{k+1}]$ y, en cada tramo, usamos un polinomio de bajo grado. A esa unión de "tramos" se la llama *spline* o *trazador*.

Tipos básicos:

- Spline lineal: rectas por tramos. Simple, pero no es suave (la derivada "salta" en los nodos).
- Spline cuadrática: cuadráticas por tramo. Más suave que la lineal.
- Spline cúbica (la más usada): cúbicas por tramo con continuidad de valor, $1^{\underline{a}}$ y $2^{\underline{a}}$ derivada en los nodos. Si además pedimos $S''(x_0) = 0$ y $S''(x_n) = 0$, es cúbica natural (muy habitual).

Cuándo conviene: cuando hay muchos datos y queremos una curva suave que interpola (pasa por los puntos) sin oscilaciones fuertes.

9.2. 2) Pasos del método (con variantes si las hay)

Preparación (común)

- Ordenar los puntos por $x: x_0 < x_1 < \cdots < x_n$.
- Hallar el tramo k: dado un valor x cualquiera, "hallar el tramo k" significa ver entre qué dos nodos consecutivos cae ese x. Ej.: si $x_1 \le x < x_2$, entonces estás en el tramo k = 1 (el intervalo $[x_1, x_2]$).

Spline lineal (recta por tramo)

- En cada tramo $[x_k, x_{k+1}]$ usamos la recta que une los dos puntos.
- Pendiente entre dos puntos: $m_k = \frac{y_{k+1} y_k}{x_{k+1} x_k}$.
- Función del tramo (la que vamos a evaluar): $F(x) = y_k + m_k(x x_k)$, válida solo para $x \in [x_k, x_{k+1}]$.
- Para evaluar F(x): (1) hallás el tramo k; (2) usás esa fórmula con ese k.

Spline cúbica natural (el estándar)

- En cada tramo $[x_k, x_{k+1}]$ definimos una función cúbica con la forma: $F(x) = a_k x^3 + b_k x^2 + c_k x + d_k$ (una por cada tramo).
- Para encontrar todos los coeficientes a_k, b_k, c_k, d_k armamos un sistema lineal del tipo [A][?] = [B], donde:
 - [?] contiene todas las incógnitas (los coeficientes que multiplican a las potencias de x en cada tramo),
 - [A] y [B] se completan con ecuaciones que salen de las condiciones que debe cumplir el spline.

Qué significan las condiciones (en palabras) y qué ecuaciones aportan:

- Pasa por los puntos (valor): en cada tramo, la función coincide con los datos en los extremos: $F(x_k) = y_k$ y $F(x_{k+1}) = y_{k+1}$. \rightarrow 2 ecuaciones por tramo (una en cada extremo).
- Suavidad en nodos internos: en los nodos internos (son todos los nodos salvo los extremos x_0 y x_n), al "pegar" dos tramos, la pendiente y la curvatura no saltan: F' izquierda = F' derecha, y F'' izquierda = F'' derecha. \rightarrow 2 ecuaciones por nodo interno (una por F', otra por F'').
- Borde natural: en los bordes (los extremos x_0 y x_n) imponemos curvatura nula: $F''(x_0) = 0$ y $F''(x_n) = 0$. \rightarrow 2 ecuaciones (una en cada extremo).

Con esas ecuaciones llenamos [A] y [B]. Al resolver [A][?] = [B] obtenemos los coeficientes de cada tramo. (No hace falta meter más formulación aquí: lo importante es saber qué ecuaciones van a [A] y [B] para poder resolver las incógnitas).

9.3. 3) Ejemplo corto "a mano" y cosas a tener en cuenta

Datos: (0,0), (1,1), (2,0), (3,1).

Paso A (lineal, idea rápida)

- Queremos estimar en x=1,5. Como $1 \le 1,5 < 2$, estamos en el tramo k=1 (entre (1,1) y (2,0)).
- Pendiente: $m_1 = (0-1)/(2-1) = -1$.
- Función del tramo: F(x) = 1 + (-1)(x 1) = 2 x.
- Evaluación: F(1,5) = 2 1,5 = 0,5.

Paso B (cúbica natural, desarrollo numérico breve)

- **B.1.** Mallas: $h_0 = h_1 = h_2 = 1$.
- B.2. Sistema para segundas derivadas (nodos internos 1 y 2, natural $M_0 = M_3 = 0$):

$$\begin{bmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} M_1 \\ M_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -12 \\ 12 \end{bmatrix} \implies M_1 = -4, M_2 = 4.$$

■ B.3. Evaluación en el tramo [1,2] con la fórmula estándar:

$$F(x) = \frac{M_1(2-x)^3}{6h_1} + \frac{M_2(x-1)^3}{6h_1} + \left(y_1 - \frac{M_1h_1^2}{6}\right)\frac{2-x}{h_1} + \left(y_2 - \frac{M_2h_1^2}{6}\right)\frac{x-1}{h_1}.$$

Con $M_1 = -4$, $M_2 = 4$, $y_1 = 1$, $y_2 = 0$, $h_1 = 1$ y x = 1.5: $(2 - x) = (x - 1) = 0.5 \Rightarrow los$ términos cúbicos se cancelan y queda:

$$F(1,5) = \frac{5}{3} \cdot 0.5 - \frac{2}{3} \cdot 0.5 = \frac{3}{3} \cdot 0.5 = 0.5.$$

Conclusión: el spline cúbico natural también da F(1,5) = 0.5, pero la curva completa es suave al unir todos los tramos (no saltan pendiente ni curvatura en los nodos).

9.4. 4) Mapa del código en C (cómo está dividido y qué hace cada parte)

Archivo: Spline_Cubico.c

Idea general del programa (flujo): cargar puntos \rightarrow validar que x sea estrictamente creciente \rightarrow menú:

- 1. ubicar X_{COPETE} en su tramo,
- 2. construir y resolver el sistema del spline cúbico natural,
- 3. evaluar el spline en X_{COPETE} .
- 4.1 Entradas / utilidades
- leer_puntos_desde_archivo(...) y leer_puntos_desde_teclado(...): cargan (x_i, y_i) .
- imprimir_puntos(...): muestra la tabla de puntos.
- x_estrictamente_crecientes(...): verifica que $x_0 < x_1 < \cdots < x_n$. Si no, corta (spline necesita nodos ordenados y sin repetidos).
- buscar_subintervalo(...): dado X_{COPETE} , devuelve el índice i tal que $x_i \leq X_{\text{COPETE}} \leq x_{i+1}$ (sirve para "hallar el tramo k").

4.2 Memoria para el sistema lineal

- crear_matriz(n) / liberar_matriz(...): reserva/libera una matriz cuadrada $n \times n$ contigua (útil para Gauss).
- Tamaño del sistema: si hay n tramos $(n = \text{cantidad_puntos } -1)$, el vector de incógnitas tiene 4n coeficientes $\Rightarrow [A]$ es $(4n) \times (4n)$; [b] y el vector de coeficientes tienen tamaño 4n.
- **4.3** Construcción del sistema [A][?] = [B]
- Función: construir_sistema_spline_cubico_natural(cantidad_puntos, x, y, A, b)
- Incógnitas (orden por tramo k): $[a_k, b_k, c_k, d_k]$ apiladas así: $[a_0, b_0, c_0, d_0, a_1, b_1, c_1, d_1, \dots, a_{n-1}, b_{n-1}, c_{n-1}, d_n, \dots, a_{n-1}, b_{n-1}, d_n]$
- Estructura de filas (en ese orden):
 - 1. **2n** paso por extremos (valor): $F_k(x_k) = y_k$ y $F_k(x_{k+1}) = y_{k+1}$. (Potencias $x^3, x^2, x, 1$ multiplicando a $[a_k, b_k, c_k, d_k]$.)
 - 2. (n1) continuidad de 1ª derivada: en cada nodo interno x_{k+1} : $F'_k(x_{k+1}) = F'_{k+1}(x_{k+1})$. (Coeficientes de $3ax^2 + 2bx + c$ y su negativo para el tramo siguiente.)
 - 3. (n1) continuidad de 2ª derivada: en cada nodo interno x_{k+1} : $F''_k(x_{k+1}) = F''_{k+1}(x_{k+1})$. (Forma compacta 3ax + b, restando el tramo k + 1.)
 - 4. 2 finales condición natural (bordes): $F_0''(x_0) = 0$ y $F_{n-1}''(x_n) = 0 \Rightarrow 6a \cdot x + 2b = 0$ en cada borde.

4.4 Resolución del sistema

■ gauss_pivoteo_parcial(n, A, b, x): eliminación gaussiana con pivoteo parcial (controla pivotes ≈ 0 con EPS_PIVOTE). Si resuelve, en x devuelve todas las incógnitas (los coeficientes $[a_k, b_k, c_k, d_k]$ de cada tramo).

4.5 Mostrar coeficientes por tramo

■ En el case 2 del menú, luego de resolver: Tramo k [x[k], x[k+1]]: P_k(x) = a_k x3 + b_k x2 + c_k x + d_k (con valores numéricos para a_k, b_k, c_k, d_k).

4.6 Evaluación del spline

- evaluar_spline(cantidad_puntos, x, coeficientes, X_COPETE):
 - 1. Llama a buscar_subintervalo(...) para hallar el tramo i.
 - 2. Extrae (a_i, b_i, c_i, d_i) del vector de coeficientes.
 - 3. Evalúa con **Horner**: ((ax + b)x + c)x + d.
 - 4. Si X_{COPETE} está fuera de $[x_0, x_n]$, devuelve NaN.

Qué te puede pedir la profe (y dónde tocar):

- Imprimir [A] y [B] para auditar: después de construir_sistema_spline_cubico_natural(...).
- Cambiar condición de borde (p. ej., clamped): reemplazar las 2 últimas filas del bloque (4).
- **Formateo** (tabla/decimales): printf del case 2 y case 3.
- Validaciones extra (duplicados, NaN): cargadores y x_estrictamente_crecientes(...).