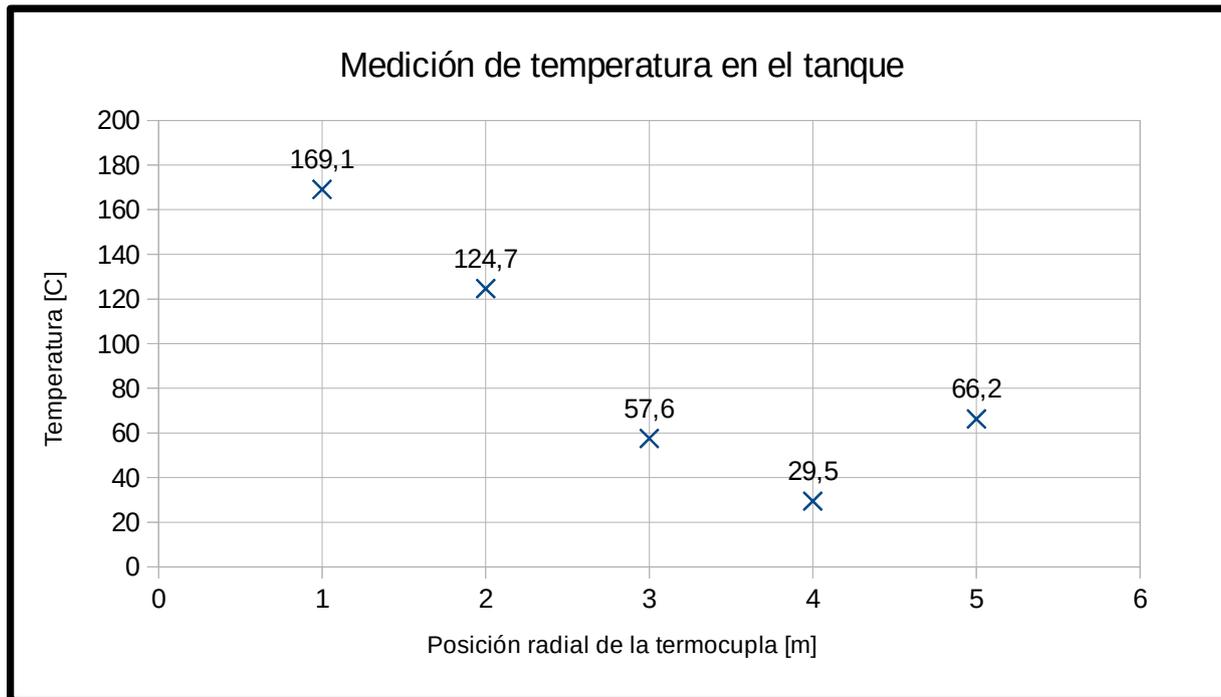


Unidad 4: Interpolación y aproximación de funciones

Temario

- Interpolación y aproximación de funciones
- Interpolación polinomial directa
- Interpolación por polinomios de Lagrange
- Interpolación por polinomios de Newton
- Ajuste de funciones por mínimos cuadrados

Interpolación y aproximación de funciones



Posición de la termocupla [m]	Temp [C]
1	169,1
2	124,7
3	57,6
4	29,5
5	66,2

¿Cuál es el máximo valor alcanzado por el experimento?

¿La temperatura alrededor de la posición 1m, es menor?

Interpolación y aproximación de funciones

El objetivo es encontrar una función analítica que represente los datos.

Se propone una representación en forma de combinación lineal de funciones base conocidas y linealmente independientes $\phi_k(x)$

$$y = f(x) \approx P_m(x) = \sum_{k=0}^n a_k \phi_k(x)$$

$$f(x) - P_m(x) = r(x)$$

Se evalúa el residuo en cada dato (x_i, y_i)

$$r(x_i) = f(x_i) - P_m(x_i)$$

$$\begin{pmatrix} r_1 \\ r_2 \\ \vdots \\ r_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_{n+1} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} P_{m1} \\ P_{m2} \\ \vdots \\ P_{mn+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n+1} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \sum_{k=0}^n a_k \phi_k(x_1) \\ \sum_{k=0}^n a_k \phi_k(x_2) \\ \vdots \\ \sum_{k=0}^n a_k \phi_k(x_{n+1}) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n+1} \end{pmatrix} - \begin{bmatrix} \phi_0(x_1) & \phi_1(x_1) & \dots & \phi_n(x_1) \\ \phi_0(x_2) & \phi_1(x_2) & \dots & \phi_n(x_2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \phi_0(x_n) & \phi_1(x_n) & \dots & \phi_n(x_n) \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$
$$\mathbf{r} = \mathbf{y} - \Phi \cdot \mathbf{a}$$

Interpolación y aproximación de funciones

Proceso de Interpolación

Se exige que el residuo sea cero en cada punto conocido y se obtiene un SEL, donde las incógnitas son los coeficientes a_k .

$$\begin{bmatrix} \phi_0(x_1) & \phi_1(x_1) & \dots & \phi_n(x_1) \\ \phi_0(x_2) & \phi_1(x_2) & \dots & \phi_n(x_2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \phi_0(x_{n+1}) & \phi_1(x_{n+1}) & \dots & \phi_n(x_{n+1}) \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n+1} \end{pmatrix}$$
$$\Phi \cdot \mathbf{a} = \mathbf{y}$$

Proceso de aproximación por mínimos cuadrados

Se exige que el cuadrado de la norma del residuo sea la mínima posible y se obtiene otro SEL para los coeficientes incógnita a_k .

$$\text{mín} \|\mathbf{r}\|_2^2 \rightarrow \Phi^T \Phi \cdot \mathbf{a} = \Phi^T \cdot \mathbf{y}$$

Una vez determinados los coeficientes a_k , la función interpolante o aproximante es la siguiente

$$\mathbf{y} \approx \sum_{k=0}^n a_k \phi_k(x)$$

Interpolación polinomial directa

Se utilizan como base potencias de x (polinomios elementales)

$$\phi_0(x) = x^0, \phi_1(x) = x^1, \phi_2(x) = x^2, \dots, \phi_n(x) = x^n$$

$$\text{Base} = [1 \quad x \quad x^2 \quad \dots \quad x^n]$$

El SEL a resolver es el siguiente

$$\begin{pmatrix} P_m(x_1) \\ P_m(x_2) \\ \vdots \\ P_m(x_{n+1}) \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & x_1 & \dots & x_1^n \\ 1 & x_2 & \dots & x_2^n \\ & & \vdots & \\ 1 & x_{n+1} & \dots & x_{n+1}^n \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n+1} \end{pmatrix}$$

$$y \approx \sum_{k=0}^n a_k \phi_k(x) = a_0 \cdot 1 + a_1 \cdot x + a_2 \cdot x^2 + \dots + a_n \cdot x^n$$

Ejemplo

5 puntos, entonces se define un polinomio de grado 4

$$P_4(x) = a_0 \cdot 1 + a_1 \cdot x + a_2 \cdot x^2 + a_3 \cdot x^3 + a_4 \cdot x^4$$

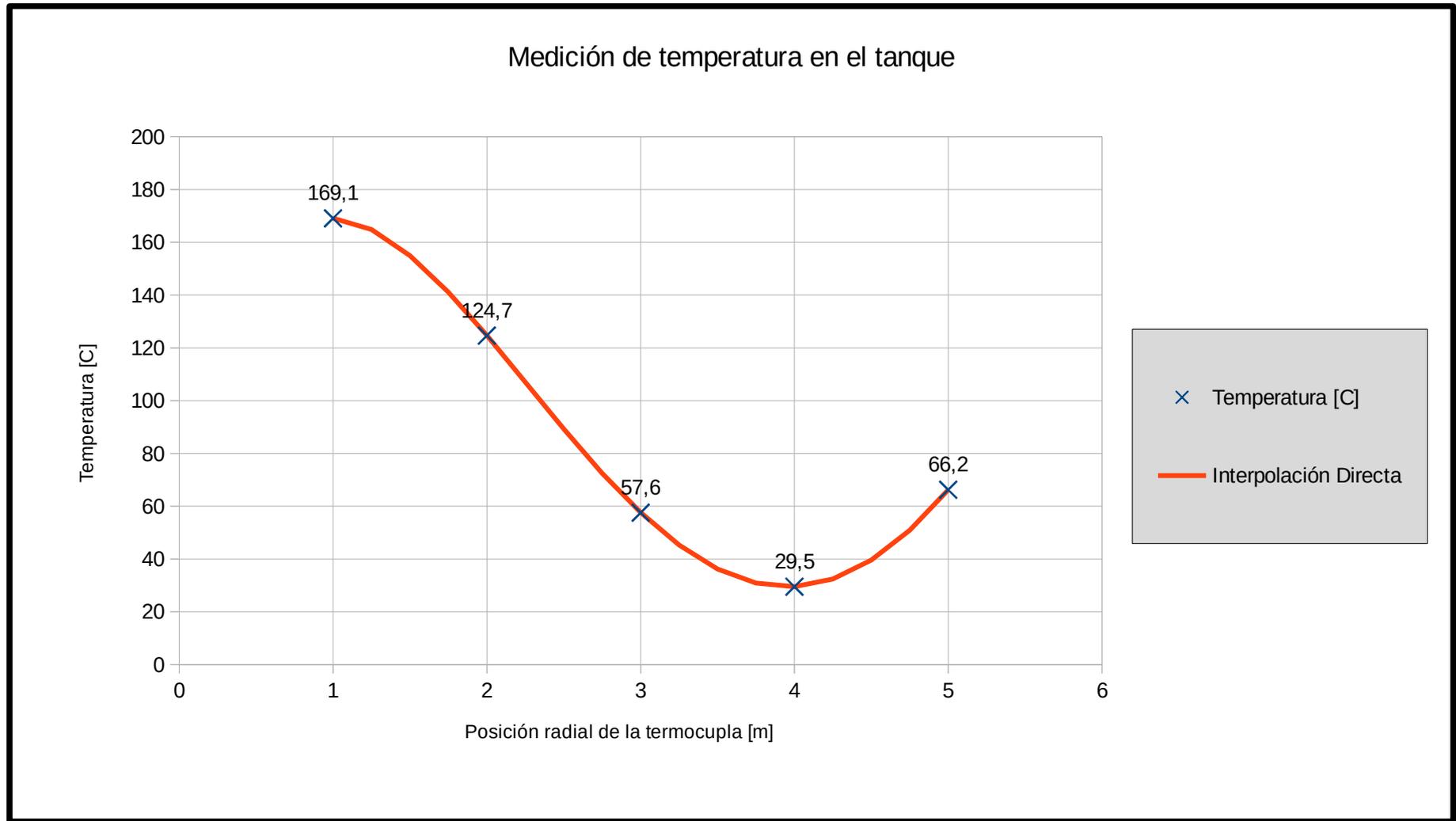
Los coeficientes se encuentran resolviendo el SEL

$$\begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 & x_1^3 & x_1^4 \\ 1 & x_2 & x_2^2 & x_2^3 & x_2^4 \\ 1 & x_3 & x_3^2 & x_3^3 & x_3^4 \\ 1 & x_4 & x_4^2 & x_4^3 & x_4^4 \\ 1 & x_5 & x_5^2 & x_5^3 & x_5^4 \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \\ y_5 \end{pmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1^2 & 1^3 & 1^4 \\ 1 & 2 & 2^2 & 2^3 & 2^4 \\ 1 & 3 & 3^2 & 3^3 & 3^4 \\ 1 & 4 & 4^2 & 4^3 & 4^4 \\ 1 & 5 & 5^2 & 5^3 & 5^4 \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \\ a_3 \\ a_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 169,1 \\ 124,7 \\ 57,6 \\ 29,5 \\ 66,2 \end{pmatrix} \quad \text{cuya solución es } \mathbf{a} = \begin{pmatrix} 93,2 \\ 177,5583 \\ -125,4042 \\ 25,2417 \\ -1,4958 \end{pmatrix}$$

$$P_4(x) = 93,2 + 177,5583x - 125,4042x^2 + 25,2417x^3 - 1,4958x^4$$

Ejemplo



Interpolación por polinomios de Lagrange

Se utilizan como base los polinomios de Lagrange, definidos por:

$$\phi_k(x) = l_k(x) = \prod_{i=1, i \neq k}^{i=n+1} \frac{(x-x_i)}{(x_k-x_i)}$$

$$l_k(x_k) = \prod_{i=1, i \neq k}^{i=n+1} \frac{(x_k-x_i)}{(x_k-x_i)} = 1$$

$$l_k(x_i) = \prod_{i=1, i \neq k}^{i=n+1} \frac{(x_i-x_i)}{(x_k-x_i)} = 0$$

$$\text{Base} = [l_0(x) \quad l_1(x) \quad \dots \quad l_n(x)]$$

El SEL a resolver es el siguiente

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ & & \vdots & \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n+1} \end{pmatrix} \quad \text{Su solución es directa!} \quad a_k = y_{k+1}$$

$$y \approx \sum_{k=0}^n a_k \phi_k(x) = y_1 \cdot l_0(x) + y_2 \cdot l_1(x) + y_3 \cdot l_2(x) + \dots + y_{n+1} \cdot l_n(x)$$

Ejemplo 3

5 puntos, entonces se define un polinomio de grado 4

$$P_4(x) = a_0 \cdot 1 + a_1 \cdot x + a_2 \cdot x^2 + a_3 \cdot x^3 + a_4 \cdot x^4$$

$$l_0(x) = \frac{(x-x_2)(x-x_3)(x-x_4)(x-x_5)}{(x_1-x_2)(x_1-x_3)(x_1-x_4)(x_1-x_5)} = \frac{(x-2)(x-3)(x-4)(x-5)}{(-1)(-2)(-3)(-4)}$$

$$l_1(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_3)(x-x_4)(x-x_5)}{(x_2-x_1)(x_2-x_3)(x_2-x_4)(x_2-x_5)} = \frac{(x-1)(x-3)(x-4)(x-5)}{(1)(-1)(-2)(-3)}$$

$$l_2(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)(x-x_4)(x-x_5)}{(x_3-x_1)(x_3-x_2)(x_3-x_4)(x_3-x_5)} = \frac{(x-1)(x-2)(x-4)(x-5)}{(2)(1)(-1)(-2)}$$

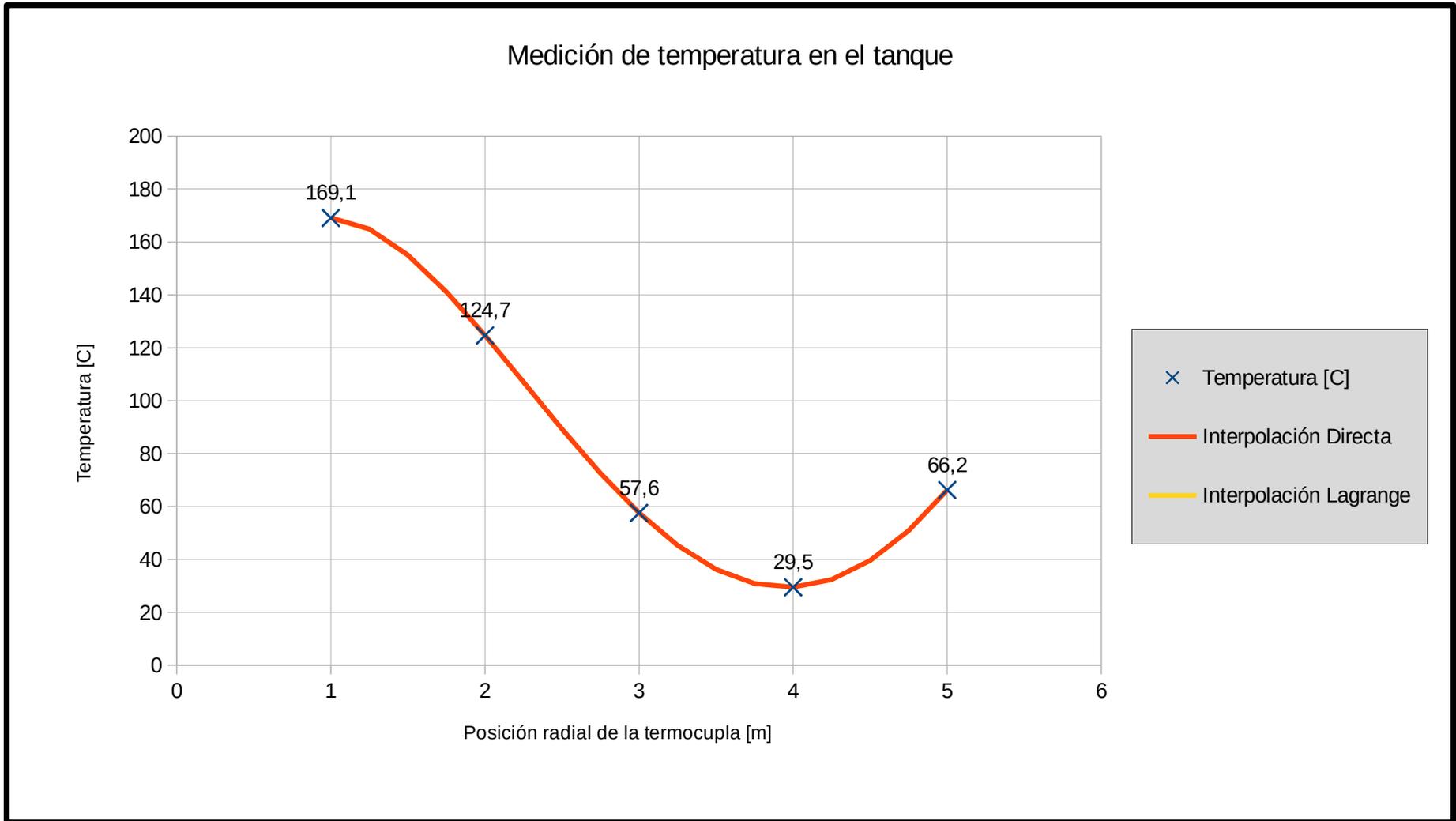
$$l_3(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)(x-x_3)(x-x_5)}{(x_4-x_1)(x_4-x_2)(x_4-x_3)(x_4-x_5)} = \frac{(x-1)(x-2)(x-3)(x-5)}{(3)(2)(1)(-1)}$$

$$l_4(x) = \frac{(x-x_1)(x-x_2)(x-x_3)(x-x_4)}{(x_5-x_1)(x_5-x_2)(x_5-x_3)(x_5-x_4)} = \frac{(x-1)(x-2)(x-3)(x-4)}{(4)(3)(2)(1)}$$

$$P_4(x) = 169,1 \cdot l_0(x) + 124,7 \cdot l_1(x) + 57,6 \cdot l_2(x) + 29,5 \cdot l_3(x) + 66,2 \cdot l_4(x)$$

Posición de la termocupla	Temp
[m]	[C]
1	169,1
2	124,7
3	57,6
4	29,5
5	66,2

Ejemplo 3



Interpolación por polinomios de Newton

Se utilizan como base los polinomios de Newton, definidos por:

$$\begin{aligned}
 n_0(x) &= 1 & n_0(x) &= 1 \\
 n_i(x) &= n_{i-1}(x)(x-x_{i-1}) & \rightarrow n_1(x) &= 1(x-x_0) \\
 & & n_2(x) &= 1(x-x_0)(x-x_1) \\
 \text{Base} &= [n_0(x) \quad n_1(x) \quad \dots \quad n_n(x)]
 \end{aligned}$$

$$P_n(x) = a_0 + a_1(x-x_0) + a_2(x-x_0)(x-x_1) + a_3(x-x_0)(x-x_1)(x-x_2) + \dots$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & n_1(x_1) & 0 & \dots & 0 \\ 1 & n_1(x_2) & n_2(x_2) & \dots & 0 \\ & & & \vdots & \\ 1 & n_1(x_n) & n_2(x_n) & \dots & n_n(x_n) \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n+1} \end{pmatrix}$$

Queda un sistema triangular inferior.

Interpolación por polinomios de Newton

El SEL se resuelve con sustitución hacia adelante y los coeficientes resultantes se conocen como las “**diferencias divididas**” de Newton

$$a_0 = y_0$$

$$a_1 = \frac{(y_1 - y_0)}{(x_1 - x_0)} = \Delta y_1$$

$$a_2 = \frac{\frac{(y_2 - y_0)}{(x_2 - x_0)} - \frac{(y_1 - y_0)}{(x_1 - x_0)}}{(x_2 - x_1)} = \frac{\Delta y_2 - \Delta y_1}{(x_2 - x_1)} = \Delta^2 y_2$$

$$a_3 = \frac{\Delta^2 y_3 - \Delta^2 y_2}{(x_3 - x_2)} = \Delta^3 y_3$$

Interpolación por polinomios de Newton

El proceso de cálculo se puede ordenar de la siguiente forma

x_0	y_0				
x_1	y_1	Δy_1			
x_2	y_2	Δy_2	$\Delta^2 y_2$		
x_3	y_3	Δy_3	$\Delta^2 y_3$	$\Delta^3 y_3$	
x_4	y_4	Δy_4	$\Delta^2 y_4$	$\Delta^3 y_4$	$\Delta^4 y_4$

Colocar pares de datos (x,y) en primeras dos columnas.

Calcular los Δy usando de “pivot” el par de datos (x_0,y_0)

Calcular los $\Delta^2 y$ usando de “pivot” el par de datos $(x_1,\Delta y)$

Repetir (Calcular los $\Delta^n y$ usando de “pivot” el par de datos $(x_{n-1},\Delta^{n-1}y)$)

Los **coeficientes** son los componentes de la **diagonal**

Ejemplo

Posición	Temp	Δy	$\Delta^2 y$	$\Delta^3 y$	$\Delta^4 y$
[m]	[C]				
1	169,1				
2	124,7	-44,4311			
3	57,6	-55,7661	-11,3350		
4	29,5	-46,5370	-1,0529	10,2821	
5	66,2	-25,7129	6,2394	8,7872	-1,4949

$$n_0(x) = 1$$

$$n_1(x) = 1(x-1)$$

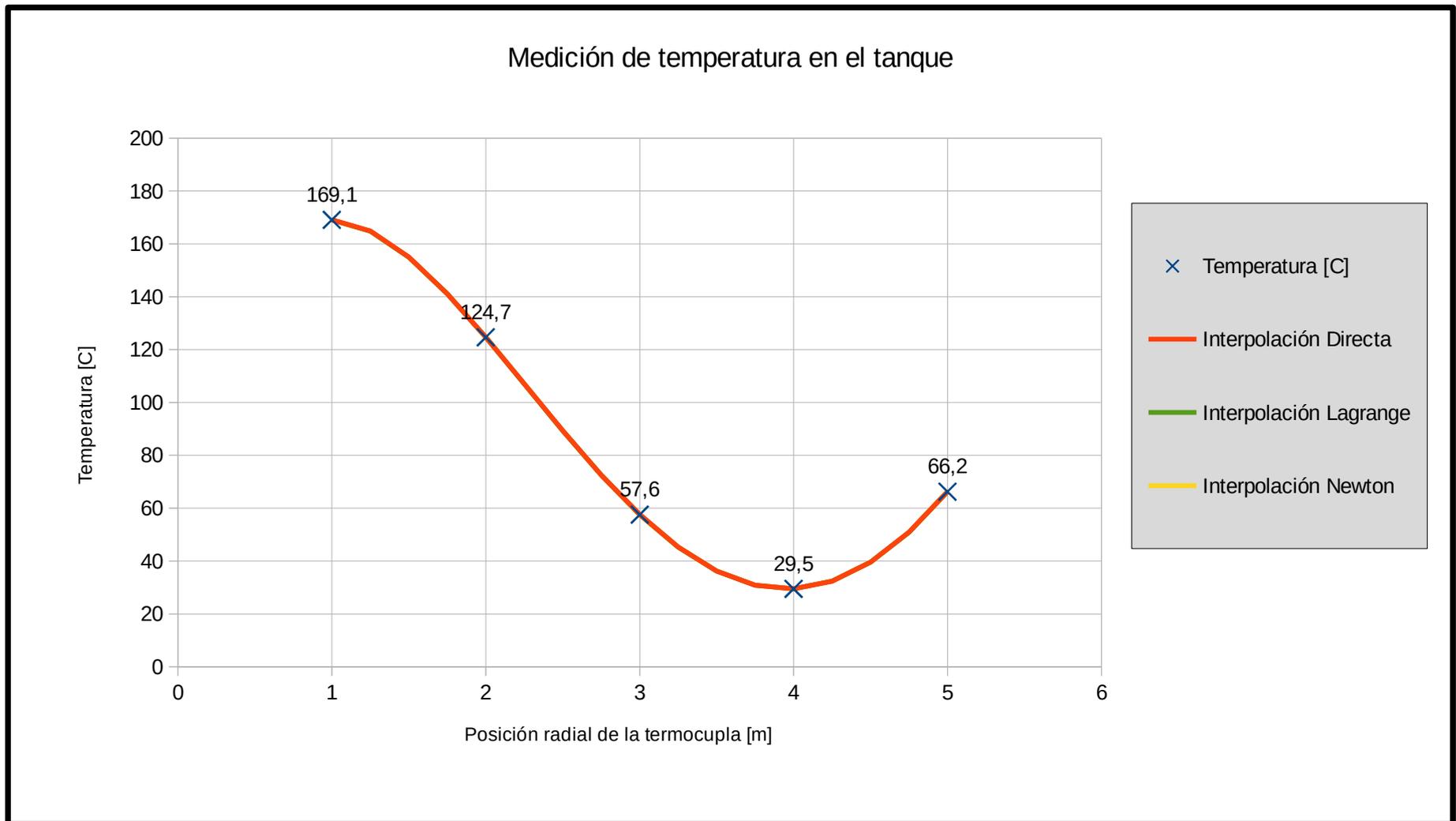
$$n_2(x) = n_1(x)(x-2)$$

$$n_3(x) = n_2(x)(x-3)$$

$$n_4(x) = n_3(x)(x-4)$$

$$P_4(x) = 169,1 \cdot n_0(x) - 44,4311 \cdot n_1(x) - 11,335 \cdot n_2(x) + 10,2821 \cdot n_3(x) - 1,4949 \cdot n_4(x)$$

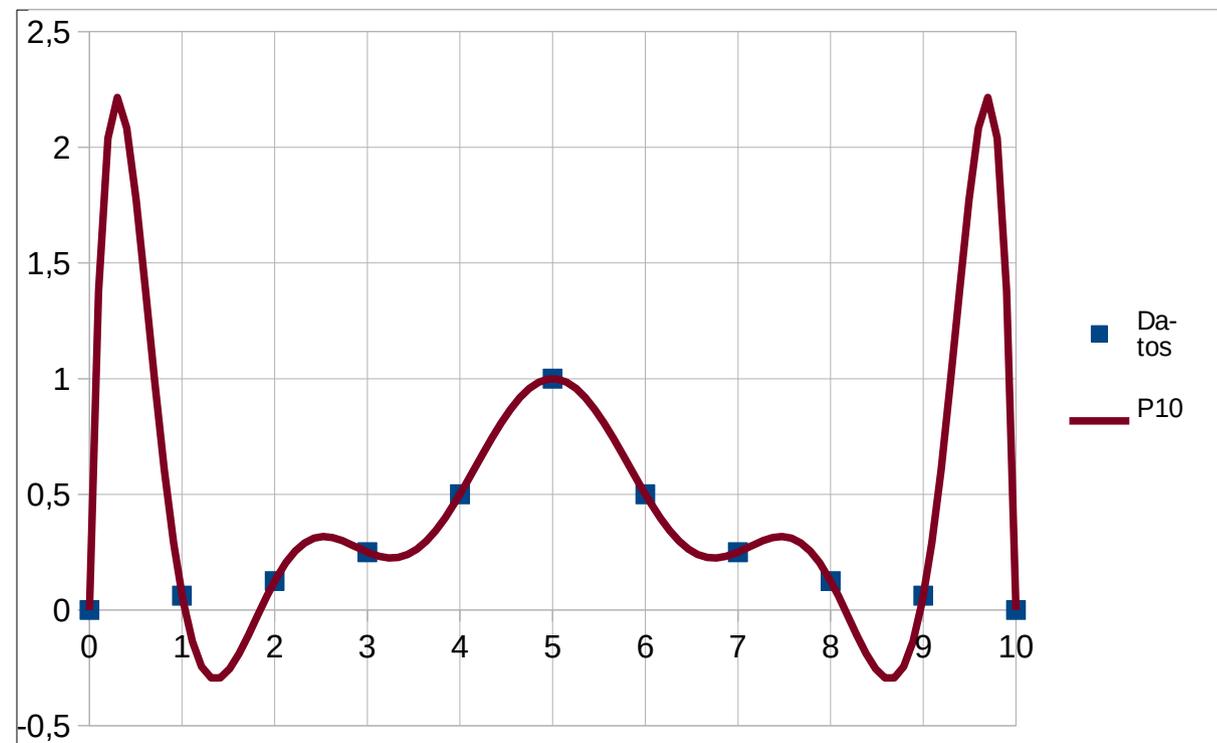
Ejemplo 2



Interpolación polinomial

Una de las desventajas de las interpolaciones polinomiales vistas es que para **polinomios de órdenes altos** (>4) se **producen oscilaciones** que por lo general no son realistas. Este efecto se llama **fenómeno de Runge** y muestra una falta de **convergencia** a medida que N tiene a infinito.

x	y
0	0
1	0,0625
2	0,125
3	0,25
4	0,5
5	1
6	0,5
7	0,25
8	0,125
9	0,0625
10	0



Ajuste por mínimos cuadrados

Cuando se ajusta un conjunto de datos, **se aproxima la función desconocida** con otra que puede ser una función algebraica, exponencial, logarítmica, etc.

Al realizar la aproximación, **la función aproximante no pasa necesariamente por los puntos.**

El método es **muy útil para identificar líneas de tendencia** en nubes de puntos.

Sea f una función genérica con m parámetros: $f(x) = f(x; a_1, a_2, \dots, a_m)$

El método busca el mejor ajuste de los parámetros de la función respecto a los datos

Se observa la función del error cuadrático :

$$S(a_1, a_2, \dots, a_m) = \sum_{i=1}^n [r_i]^2, \text{ donde } r_i = y_i - f(x_i) \text{ se denomina residuo}$$

Y se minimiza para cada parámetro, es decir, $\frac{\partial S}{\partial a_k} = 0, k = 1, 2, \dots, m$

En general se buscan ajustes con menos parámetros (m) que cantidad de puntos disponibles (n). Si $m=n$ tendríamos una interpolación.

Ajuste por mínimos cuadrados

Aplicación 1:

Ajuste de una recta (Regresión lineal)

$$f(x) = a + bx$$

$$S(a, b) = \sum_{i=1}^n (y_i - a - bx_i)^2$$

$$\frac{\partial S}{\partial a} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - a - bx_i)(-1) = 2 \left(-\sum_{i=1}^n y_i + na + b \sum_{i=1}^n x_i \right) = 0$$

$$\frac{\partial S}{\partial b} = \sum_{i=1}^n 2(y_i - a - bx_i)(-x_i) = 2 \left(-\sum_{i=1}^n x_i y_i + a \sum_{i=1}^n x_i + b \sum_{i=1}^n x_i^2 \right) = 0$$

Definiendo: $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$, $\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i$

se obtienen $a + \bar{x}b = \bar{y}$, $a\bar{x} + \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \right) b = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i \rightarrow b = \frac{\sum y_i (x_i - \bar{x})}{\sum x_i (x_i - \bar{x})}$, $a = \bar{y} - \bar{x}b$

Ajuste por mínimos cuadrados

En forma matricial

$$\min \|r\|_2^2 \rightarrow \Phi^T \Phi \cdot a = \Phi^T \cdot y$$

Ajuste de rectas: se utilizan como base $[1, x]$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_{n+1} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & x_1 \\ 1 & x_2 \\ 1 & x_3 \\ \vdots \\ 1 & x_{n+1} \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_{n+1} \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n+1} \end{pmatrix}$$

Ajuste de parábolas: se utilizan como base $[1, x, x^2]$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_{n+1} \\ x_1^2 & x_2^2 & x_3^2 & \dots & x_{n+1}^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_1^2 \\ 1 & x_2 & x_2^2 \\ 1 & x_3 & x_3^2 \\ \vdots \\ 1 & x_{n+1} & x_{n+1}^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & x_2 & x_3 & \dots & x_{n+1} \\ x_1^2 & x_2^2 & x_3^2 & \dots & x_{n+1}^2 \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_{n+1} \end{pmatrix}$$

Ajuste por mínimos cuadrados

Posición de la termocupla	Temp
[m]	[C]
1	169,1
2	124,7
3	57,6
4	29,5
5	66,2

$$base = [1, \text{seno}(x), \text{cos}(x)]$$

$$\phi = \begin{bmatrix} 1 & 0,8415 & 0,5403 \\ 1 & 0,9093 & -0,4161 \\ 1 & 0,1411 & -0,98999 \\ 1 & -0,7568 & -0,6536 \\ 1 & -0,9589 & 0,2837 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 5,0000 & 0,1762 & -1,2358 \\ 0,1762 & 3,0471 & 0,1592 \\ -1,2358 & 0,1592 & 1,9529 \end{bmatrix} \cdot \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 447,1 \\ 178,004 \\ -18,056 \end{pmatrix}$$

la solución del SEL es $\mathbf{a} = \begin{pmatrix} 100,006 \\ 50,026 \\ 49,961 \end{pmatrix}$

$$y \approx 100,006 + 50,026 \text{ seno}(x) + 49,961 \text{ cos}(x)$$

Ajuste por mínimos cuadrados

Medición de temperatura en el tanque

