

# Trabajo Práctico I

Métodos Numéricos Segundo Cuatrimestre de 2015

Integrante	LU	Correo electrónico				
Iván Arcuschin	678/13	iarcuschin@gmail.com				
Martín Jedwabny	885/13	martiniedva@gmail.com				
José Massigoge	954/12	jmmassigoge@gmail.com				
Iván Pondal	???/??	ivan.pondal@gmail.com				



Facultad de Ciencias Exactas y Naturales Universidad de Buenos Aires

Ciudad Universitaria - (Pabellón I/Planta Baja) Intendente Güiraldes 2160 - C1428EGA

Ciudad Autónoma de Buenos Aires - Rep. Argentina

Tel/Fax: (54 11) 4576-3359 http://www.fcen.uba.ar

# Índice

1.	Introducción	3
	Modelo         2.1. Descripción          2.2. Representación del sistema	<b>4</b> 4 5
3.	Demostración: Eliminación Gaussiana sin pivoteo	7
4.	Implementación	10
	4.1. Eliminación Gaussiana	10
	4.1.1. Descripción del método	10
	4.1.2. Utilizando que la matriz es Banda	10
	4.2. Factorización LU	11
	4.2.1. Descripción del método	11
	4.3. Determinación de la Isoterma	11
	4.3.1. Promedio simple	11
	4.3.2. Búsqueda binaria mediante sistemas de ecuaciones	11
	4.3.3. Regresión lineal (Linear fit)	11
	4.4. Evaluación del peligro de la estructura	12
	4.4.1. Proximidad porcentual simple	12
	4.4.2. Proximidad porcentual promediada	12
5.	Experimentación	14
	5.1. Instancias de prueba	14
	5.2. Número de condición	14
	5.3. Calidad de las soluciones	15
	5.4. Comportamiento del sistema	15
	5.4.1. Distintas discretizaciones	15
	5.4.2. Proximidad de la isoterma	16
	5.5. Evaluación de los métodos	16
	5.5.1. Tiempo de cómputo	16
	5.5.2. Variación a lo largo del tiempo	16
6.	Conclusión	17

# 1. Introducción

El objetivo de este Trabajo Práctico es implmentar diferentes algoritmos de resolución de sistemas de ecuaciones lineales y experimentar con dichas implementaciones en el contexto de un problema de la vida real.

El problema a resolver es hallar la isoterma 500C en la pared de un Alto Horno. Para tal fin, deberemos particionar la pared del horno en puntos finitos, y luego resolver un sistema de ecuaciones lineales, en el cual cada punto de la pared interior y exterior del Horno es un dato, y las ecuaciones para los puntos internos satisfacen la ecuación del calor.

Los experimentos realizados se dividen en dos partes: Comportamiento del sistema y Evaluación de los métodos. En la primera parte, analizaremos con los distintas instancias de prueba y se estudiará la proximidad de la isoterma buscada respecto de la pared exterior del horno. En la segunda parte, analizaremos el tiempo de computo requerido para la resolución del sistema en función de la granularidad de la discretización y analizaremos el escenario en el cual las temperaturas de los bordes varian a lo largo del tiempo.

## 2. Modelo

## 2.1. Descripción

El Alto Horno está definido por las siguientes variables:

- El radio de la pared exterior:  $r_e \in \mathbb{R}$
- El radio de la pared interior:  $r_i \in \mathbb{R}$
- La temperatura en cada punto de la pared:  $T(r, \theta)$ , donde  $(r, \theta)$  se encuentra expresado en coordenadas polares, siendo r el radio y  $\theta$  el ángulo polar de dicho punto.

Son datos del problema, las temperaturas de la pared interior y exterior:

- $T(r_i, \theta) = T_i$  para todo punto  $(r, \theta)$  con  $r \le r_i$
- $T(r_e, \theta) = T_e(\theta)$  para todo punto  $(r_e, \theta)$

La Figura 1 muestra las variables al tomar una sección circular del horno.



Figura 1: Sección circular del horno

En el estado estacionario, cada punto de la pared satisface la ecuación del calor:

$$\frac{\partial^2 T(r,\theta)}{\partial r^2} + \frac{1}{r} \frac{\partial T(r,\theta)}{\partial r} + \frac{1}{r^2} \frac{\partial^2 T(r,\theta)}{\partial \theta^2} = 0 \tag{1}$$

Para resolver este problema computacionalmente, discretizamos el dominio del problema (el sector A) en coordenadas polares. Consideramos una partición  $0=\theta_0<\theta_1<\ldots<\theta_n=2\pi$  en n ángulos discretos con  $\theta_k-\theta_{k-1}=\Delta\theta$  para  $k=1,\ldots,n$ , y una partición  $r_i=r_0< r_1<\ldots< r_m=r_e$  en m+1 radios discretos con  $r_j-r_{j-1}=\Delta r$  para  $j=1,\ldots,m$ .

El problema ahora consiste en determinar el valor de la función T en los puntos de la discretización  $(r_j, \theta_k)$  que se encuentren dentro del sector A. Llamemos  $t_{jk} = T(r_j, \theta_k)$  al valor (desconocido) de la función T en el punto  $(r_j, \theta_k)$ .

Para encontrar estos valores, transformamos la ecuación (1) en un conjunto de ecuaciones lineales sobre las incógnitas  $t_{jk}$ , evaluando (1) en todos los puntos de la discretización que se encuentren dentro del sector A. Al hacer esta evaluación, aproximamos las derivadas parciales de T en (1) por medio de las siguientes fórmulas de diferencias finitas:

$$\frac{\partial^2 T(r,\theta)}{\partial r^2}(r_j,\theta_k) \cong \frac{t_{j-1,k} - 2t_{jk} + t_{j+1,k}}{(\Delta r)^2} \tag{2}$$

$$\frac{\partial T(r,\theta)}{\partial r}(r_j,\theta_k) \cong \frac{t_{j,k} - t_{j-1,k}}{\Delta r} \tag{3}$$

$$\frac{\partial^2 T(r,\theta)}{\partial \theta^2}(r_j,\theta_k) \cong \frac{t_{j,k-1} - 2t_{jk} + t_{j,k+1}}{(\Delta \theta)^2} \tag{4}$$

$$\frac{\partial^2 T(r,\theta)}{\partial r^2} + \frac{1}{r} \frac{\partial T(r,\theta)}{\partial r} + \frac{1}{r^2} \frac{\partial^2 T(r,\theta)}{\partial \theta^2} \cong \frac{t_{j-1,k} - 2t_{jk} + t_{j+1,k}}{(\Delta r)^2} + \frac{1}{r} \frac{t_{j,k} - t_{j-1,k}}{\Delta r} + \frac{1}{r^2} \frac{t_{j,k-1} - 2t_{jk} + t_{j,k+1}}{(\Delta \theta)^2}$$

$$(5)$$

Si agrupamos los términos para los t, la ecuación (5) nos queda:

$$\left(\frac{1}{(\Delta r)^2} - \frac{1}{(\Delta r) * r}\right) t_{j-1,k} + \left(\frac{1}{(\Delta \theta)^2 * r^2}\right) t_{j,k-1} + \left(-\frac{2}{(\Delta \theta)^2 * r^2} - \frac{2}{(\Delta r)^2} + \left(\frac{1}{(\Delta r) * r}\right) t_{j,k} + \left(\frac{1}{(\Delta \theta)^2 * r^2}\right) t_{j,k+1} + \left(\frac{1}{(\Delta r)^2}\right) t_{j+1,k} = 0$$
(6)

# 2.2. Representación del sistema

Sea:

- $\beta = \frac{1}{(\Delta r)^2}$
- 0 < i < n
- 0 < j < m + 1

A partir de lo detallado previamente, armamos el siguiente sistema de ecuaciones:

$$t_{r_{i},0} = T_{i}$$
 ... 
$$t_{r_{i},n} = T_{i}$$
 
$$(\beta - \gamma)t_{i-1,0} + (\alpha)t_{i,n-1} + (-2\alpha - 2\beta + \gamma)t_{i,0} + (\alpha)t_{i,1} + (\beta)t_{i+1,0} = 0$$
 ... 
$$(\beta - \gamma)t_{i-1,j} + (\alpha)t_{i,j-1} + (-2\alpha - 2\beta + \gamma)t_{i,j} + (\alpha)t_{i,j+1} + (\beta)t_{i+1,j} = 0$$
 ... 
$$(\beta - \gamma)t_{m-2,n} + (\alpha)t_{m-1,n-1} + (-2\alpha - 2\beta + \gamma)t_{m-1,n} + (\alpha)t_{m,0} + (\beta)t_{m,n} = 0$$
 
$$t_{r_{e},0} = T_{e}(0)$$
 ... 
$$t_{r_{e},n} = T_{e}(n)$$

En donde las primeras n ecuaciones, son las ecuaciones correspondientes al radio de la pared interior,  $r_i$ , para los distintos  $\theta$  de la discretización. Luego para cada radio  $r \neq r_i$  y  $r \neq r_e$ , se listan las ecuaciones correspondientes a los distintos  $\theta$  de la discretización. Por último las últimas n ecuaciones son las ecuaciones correspondientes al radio de la pared exterior,  $r_e$ , para los distintos  $\theta$  de la discretización.

Para representar el sistema de ecuaciones presentado, se utilizará una matriz cuadrada simple de tamaño n(m+1), en donde las filas representan las ecuaciones detalladas previamente y las columnas cada

punto de la discretización,  $t_{i,j}$ , implementada como un vector de vectores. A continuación, se muestra como quedaría la matriz para las ecuaciones de los puntos  $t_{0,0}, t_{0,n-1}, t_{i,j}, t_{m,0}$  y  $t_{m,n-1}$ .

	$t_{0,0}$ $t$	$^{1}_{0,n-1}$	t	i-1,j	t	i, j-1	$\boldsymbol{t_{i,j}}$	$t_{i,j+1}$	1 t	i+1, j	 $t_{m,0}$	, t	m, n-1	b
$t_{0,0}$	Γ 1 ····	0		0		0	0	0		0	 0		0	$t_{0,0}$
:	:	:		:										
$t_{0,n-1}$	0	1		0		0	0	0		0	 0		0	$t_{0,n-1}$
:	<b>:</b>	:		:		:	<b>:</b>	:		:	:		÷	
$t_{i,j}$	0	0	ß	3 — 7	γ	$\alpha$	$-2\alpha-2\beta+\gamma$	$\alpha$		$\boldsymbol{eta}$	 0		0	0
:	:	:		:		:	:	:		:	:		÷	
$t_{m,0}$	0	0		0		0	0	0		0	 1		0	$t_{m,0}$
:	:	:		:		:	÷	:		:	:		÷	
$t_{m,n-1}$	0	0		0		0	0	0		0	 0		1	$\left t_{m,n-1}\right $

Figura 2: Matriz del Sistema

Notese que, para las filas que representan las ecuaciones de los puntos de la pared distintos del interior e exterior, los coeficientes distintos de 0 se ubican en  $t_{i-1,j}$ ,  $t_{i,j}$ ,  $t_{i+1j0}$ ,  $t_{i,j-1}$  y  $t_{i,j+1}$ . Es importante destacar que el primer coeficiente distinto de 0 es siempre  $\beta - \gamma$ , mientras que el ultimo es siempre  $\beta$ , siendo la distancia entre ellos 2n. Esto se debe al hecho de que, en nuestra disposicion de las ecuaciones del sistema en la matriz, en las columnas fijamos el radio y luego avanzamos con los distintos angulos para ese radio, para luego avanzar de radio, por lo cual  $t_{i-1,j}$  y  $t_{i+1,j}$  seran siempre el primer e ultimo coeficiente distinto de 0 en ese tipo de fila.

Esta caracteristica de la matriz la hace una matriz banda, en donde las diagonales p, q = n, estan compuestas por los valores  $\beta - \gamma$  y  $\beta$  respectivamente.

# 3. Demostración: Eliminación Gaussiana sin pivoteo

**Proposición 1.** Sea  $A \in \mathbb{R}^{n(m+1)\times n(m+1)}$  la matriz obtenida para el sistema definido por las ecuaciones del Modelo, en donde m+1 y n corresponden a la cantidad de radios y angulos respectivamente de la discretizacion. Demostrar que es posible aplicar Eliminación Gaussiana sin pivoteo.

Para poder demostrar la proposición, utilizamos los siguientes lemas, que demostramos a continuacion:

- $(L_1)$  A es una matriz banda.
- $(L_2)$  A es diagonal dominante (no estricta).

#### **Lema 2.** A es una matriz banda

*Demostración*. A partir del Modelo descripto en el punto anterior, vease figura 2, podemos concluir que A es una matriz banda.

**Lema 3.** A es diagonal dominante (no estricta).

*Demostración.* Por definición, una matriz es diagonal dominante (no estrictamente) cuando se cumple que,  $\forall i=0,1,...,n-1$ :

$$|a_{i,i}| \ge \sum_{\substack{j=0\\i \ne i}}^{n-1} |a_{i,j}|$$

Esta desigualdad es evidente para las primeras y ultimas n filas, ya que el unico valor distinto de 0 se encuentra en la diagonal. Falta ver el caso para el resto de A. Tenemos que probar que para fila, i, se cumple:

$$|-2\alpha - 2\beta + \gamma| \ge |\beta - \gamma| + |\alpha| + |\alpha| + |\beta|$$

Por definicion sabemos que  $|\alpha| = \alpha$  y  $|\beta| = \beta$ .

Veamos que  $|\beta - \gamma| = \beta - \gamma$ . Supongamos que  $\beta - \gamma < 0$ :

$$\beta < \gamma$$

$$\frac{1}{(\Delta r)^2} < \frac{1}{(\Delta r) * r_j}$$

$$1 < \frac{\Delta r}{r_j}$$

$$1 < \frac{r_j - r_{j-1}}{r_j}$$

$$1 < 1 - \frac{r_{j-1}}{r_j}$$

Como los radios son todos mayores a 0, llegamos a un absurdo, que vino de suponer  $\beta - \gamma < 0$ , por lo tanto  $\beta - \gamma \geq 0$ .

Deberiamos probar que la desigualdad se cumple para los siguientes casos:

1. 
$$-2\alpha - 2\beta + \gamma \ge 0$$

2. 
$$-2\alpha - 2\beta + \gamma < 0$$

Veamos caso por caso:

1. 
$$-2\alpha - 2\beta + \gamma > 0$$
:

$$\begin{aligned} -2\alpha - 2\beta + \gamma &\geq \beta - \gamma + \alpha + \alpha + \beta \\ 2\gamma &\geq 4\beta + 4\alpha \\ \gamma &\geq 2\beta + 2\alpha \\ \gamma - 2\beta - 2\alpha &\geq 0 \end{aligned}$$

2. 
$$-2\alpha - 2\beta + \gamma < 0$$
:

$$-2\alpha - 2\beta + \gamma \le -\beta + \gamma - \alpha - \alpha - \beta$$
$$\gamma - \gamma \le 2\beta - 2\beta + 2\alpha - 2\alpha$$
$$0 \le 0$$

Demostración Proposición. Por  $L_2$  sabemos que A es diagonal dominante (no estricta) y por definicion del Modelo sabemos que  $a_{0,0}=1$ .

Sea  $A^{(1)}$  la matriz resultante luego de aplicar un paso de la Eliminación Gaussiana. Para toda fila i = 1, ..., n-1 se cumple que:

$$a_{i,j}^{(1)} = a_{i,j}^{(0)} - \frac{a_{0,j}^{(0)} a_{i,j}^{(0)}}{a_{0,0}^{(0)}}, \text{para } 1 \leq j \leq n-1$$

Sabemos que  $a_{i,0}^{(1)}=0$ . Luego:

$$\begin{split} \sum_{j=1}^{n-1} |a_{i,j}^1| &= \sum_{j=1}^{n-1} |a_{i,j}^{(0)} - \frac{a_{0,j}^{(0)} a_{i,0}^{(0)}}{a_{0,0}^{(0)}}| \\ &\leq \sum_{j=1}^{n-1} |a_{i,j}^{(0)}| + \sum_{j=1}^{n-1} |\frac{a_{0,j}^{(0)} a_{i,0}^{(0)}}{a_{0,0}^{(0)}}| \\ &\leq |a_{i,j}^{(0)}| - |a_{i,0}^{(0)}| + \frac{|a_{i,0}^{(0)}|}{|a_{0,0}^{(0)}|} \sum_{j=1}^{n-1} |a_{0,j}^{(0)}| \\ &\leq |a_{i,i}^{(0)}| - |a_{i,0}^{(0)}| + \frac{|a_{i,0}^{(0)}|}{|a_{0,0}^{(0)}|} \sum_{j=1}^{n-1} |a_{0,j}^{(0)}| \\ &\leq |a_{i,i}^{(0)}| - |a_{i,0}^{(0)}| + \frac{|a_{i,0}^{(0)}|}{|a_{0,0}^{(0)}|} \\ &= |a_{i,i}^{(0)}| - \frac{|a_{i,0}^{(0)} a_{0,i}^{(0)}|}{|a_{0,0}^{(0)}|} \\ &\leq |a_{i,i}^{(0)}| - \frac{a_{i,0}^{(0)} a_{0,i}^{(0)}}{|a_{0,0}^{(0)}|} | = |a_{i,i}^{(1)}| \end{split}$$

- Por lo tanto, el dominio diagonal no estricto se establece en los renglones 1, ..., n-1, y como el primer renglon de  $A^{(1)}$  y de A son iguales,  $A^{(1)}$  sera diagonal dominante no estricto.
- Para poder aplicar un paso más de la Eliminación Gaussiana, es necesario que  $a_{1,1}^{(1)} \neq 0$ . Sabemos por definición del Modelo que  $a_{1,1}^{(0)} = 1$ , y como  $a_{1,0}^{(0)} = 0$ , por definición de la Eliminación Gaussiana  $a_{1,1}^{(1)} = 1$ . Esta situación se repite para las n primeras flas de A, ya que para  $\forall i = 0,...,n-1$   $\forall j = 0,...,n(m+1)-1 \land j \neq i, a_{i,j}^{(0)} = 0$ , por lo tanto podemos afimar que podemos realizar los primeros n-1 pasos de la Eliminación Gaussiana, y que la matriz  $A^{(n-1)}$  será diagonal dominante no estricta (repitiendo el procedmiento hecho para  $A^{(1)}$ ).
- Queda ver que sucede para los pasos  $n \leq k \leq n(m+1)-n-1$  de la Eliminación Gaussiana. Para el paso k=n, utilizamos que A es una matriz banda  $(L_1)$ , en particular la banda esta definida por las filas i=n,...,n(m+1)-n-1, en donde el valor ubicado en el extremo derecho de cada fila,  $\beta_i$ , es el valor de la banda derecha, q, y que  $\beta_i \neq 0$ . Al realizar el paso k, sabemos que la matriz resultante  $A^{(k)}$  será diagonal dominante no estricta, (mismo procedimientos que en las filas precedentes) y también sabemos que  $\beta_k^k = \beta_k^0$ , debido al hecho que  $\forall u=0,...,k-1,a_{u,j}^{(u)}=0$ , donde j es el indice de la columna de  $\beta_k^0$ . Por lo tanto podemos afimar que  $a_{k,k}^{(k)} \neq 0$ , en particular es  $a_{k,k}^{(k)} \geq \beta_k^k$  (por ser  $A^{(k)}$  diagonal dominante no estricto). Como  $a_{k,k}^{(k)} \neq 0$ , podemos realizar un paso de la Eliminación Gaussiana. Esta situación de repite para el resto de las pasos  $n+1 \leq k \leq n(m+1)-n-1$ .

- Por último queda por ver que sucede con los pasos  $n(m+1)-n \le k \le n(m+1)-1$ . Esta situación es idéntica al de los primeros n pasos, ya que en  $A \ \forall i = n(m+1)-n,...,n(m+1)-1$   $\ \forall j=0,...,n(m+1)-1 \land j \ne i, a_{i,j}^{(0)}=0$ . Es decir, el valor de la diagonal de estas filas no será alterado por la Eliminación Gaussiana, y como en A su valor es 1, podemos aplicar los pasos de la Eliminación Gaussiana.
- Por todo lo expuesto, podemos concluir que es posible aplicar a A Eliminación Gaussiana sin pivoteo

# 4. Implementación

### 4.1. Eliminación Gaussiana

#### 4.1.1. Descripción del método

El método de Eliminación Gaussiana consiste en una serie de pasos que permiten resolver un sistema de ecuaciones lineales de, en principio, n ecuaciones y n variables.

Sea  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  la matriz tal que el elemento en la fila i y columna j  $(a_{i,j})$  representa el coeficiente de la variable j en la ecuación i. Y sea  $b \in \mathbb{R}^n$  el vector tal que el elemento en la fila i  $(b_i)$  representa el termino independiente en la ecuación i.

Podemos dividir el método en 2 partes centrales:

1. Llevar la matriz A a una forma **Triangular Superior**, es decir, una matriz equivalente a A tal que tiene ceros debajo de los elementos de la diagonal. El siguiente pseudocódigo muestra como es el algoritmo para realizar esta tarea:

Notese que no validamos que la variable "pivote" sea distinta de cero. Esto es así ya que por la forma en la que se modeló el problema el pivote siempre es distinto de cero.

2. **Resolver el sistema equivalente**. Para esto, vamos a utilizar que la matriz es Triangular Superior. La idea es empezar despejando el valor de la n-ésima variable, luego usar este valor para despejar la (n-1)-ésima variable, y así sucesivamente hasta la primera variable. En pseudocódigo:

```
Poner X = vector de n elementos
Para i desde n-1 hasta 0 hacer:
    Poner X[i] = b[i]
    Para j desde i+1 hasta n-1 hacer:
        Poner X[i] = X[i] - U[i][j] * X[j]
    Fin para
    Poner X[i] = X[i] / U[i][i]
Fin para
```

Donde U es la matriz que calculamos en el paso 1.

#### 4.1.2. Utilizando que la matriz es Banda

Si miramos la matriz con la cual representamos el modelo del problema, podemos ver que alrededor de los elementos de la diagonal hay una "banda" de tamaño 2n. Es decir, si quisieramos poner elementos debajo del elemento  $a_{i,i}$ , nos bastaría con modificar las filas desde i+1 hasta i+2n+1, ya que  $\forall \ a_{j,i}, \ j>i+2n+1 \implies a_{j,i}=0$ .

Usando esto podemos optimizar significativamente el primer paso de la Elminación Gaussiana, que consiste en hallar la matriz equivalente Triangular Superior. El pseudocódigo es el siguiente:

```
Para j desde 0 hasta n-1 hacer:
    Poner pivote = A[j][j]
```

#### 4.2. Factorización LU

# 4.2.1. Descripción del método

# 4.3. Determinación de la Isoterma

Recordemos que nuestra discretización particiona una sección circular del Alto Horno de la siguiente forma:

- $0 = \theta_0 < \theta_1 < ... < \theta_n = 2\pi$  en n ángulos discretos, y
- $r_i = r_0 < r_1 < ... < r_m = r_e$  en m+1 radios discretos

Luego, para cada ángulo j tenemos los puntos:  $t_{i,j}$  con  $0 \le i \le m$ .

Entonces, hallar la isoterma C equivale a, para cada ángulo j, hallar el radio  $r_C$  tal que  $T(r_C, \theta_j) = C$ .

#### 4.3.1. Promedio simple

Este método consiste en, dado un ángulo j, buscar un punto  $t_{i,j}$  en la solución del sistema tal que  $t_{i,j} \leq C \leq t_{i+1,j}$ .

Una vez hallado este punto, tenemos que  $r_C = \frac{r_i + r_{i+1}}{2}$ .

#### 4.3.2. Búsqueda binaria mediante sistemas de ecuaciones

#### 4.3.3. Regresión lineal (Linear fit)

Este método utiliza el algoritmo de regresión lineal para, dado un ángulo j, y usando todos los puntos  $t_{i,j}$  con  $0 \le i \le m$ , hallar una función lineal que aproxime dichos puntos lo mejor posible. Como la función que estamos buscando es lineal, es de la forma: y(x) = a + bx, donde b es el coeficiente principal, a el termino independiente, x es un radio sobre el ángulo y es la temperatura para dicho radio.

Luego, el algoritmo de regresion lineal basicamente utiliza la minimización de la suma de las distancias al cuadradado desde los puntos a la función lineal. Esto se logra calculando la derivada con respecto a a y b y fijando estos en cero.

Entonces, si definimos:

$$\overline{x} = \frac{1}{m} \sum_{i=0}^{m} r_i \qquad \overline{y} = \frac{1}{m} \sum_{i=0}^{m} t_{i,j}$$

$$S_x = \sum_{i=0}^{m} (r_i - \overline{x})^2 \qquad S_{xy} = \sum_{i=0}^{m} (r_i - \overline{x})(t_{i,j} - \overline{y})$$

Tenemos que:

$$b = \frac{S_{xy}}{S_x} \qquad a = \overline{y} - b\overline{x}$$

Una vez obtenidos a y b, para hallar la isoterma C en el ángulo j, basta con calcular:

$$r_C = |C - a|/b$$

En pseudocódigo:

```
Poner solucion = vector de n elementos
Para j desde O hasta n hacer:
    Poner avgX = 0
    Poner avgY = 0
    Para i desde O hasta m hacer:
        Poner avgX = avgX + r_i
        Poner avgY = avgY + t_{i,j}
    Fin para
    Poner avgX = avgX / m
    Poner avgY = avgY / m
    Poner numerador = 0
    Poner denominador = 0
    Para i desde O hasta m hacer:
        Poner numerador = numerador + (r_i - avgX) * (t_{i,j} - avgY)
        Poner denominador = denominador + (r_i - avgX) * (r_i - avgX)
    Fin para
    Si denominador == 0 hacer:
        Poner denominador = 1
    Fin si
    Poner coeficiente = numerador / denominador
    Poner independiente = avgY - slope * coeficiente
    Poner solucion[j] = abs(C - independiente) / coeficiente
Fin para
```

# 4.4. Evaluación del peligro de la estructura

Una vez obtenida la isoterma C, queremos evaluar la peligrosidad de la estructura en función de la distancia de la isoterma a la pared externa del horno. En este sentido, estamos asumiendo que la temperatura C es elevada y que mientras más cercana está la temperatura de la pared externa a C, entonces más peligrosa es la estructura.

En base a esto, proponemos dos medidas distintas para evaluar la peligrosidad.

#### 4.4.1. Proximidad porcentual simple

Para cada ángulo j, podemos calcular el coeficiente porcentual  $\Delta_j(C) = (r_e - r_C)/(r_e - r_i)$ , donde  $r_e$  es el radio de la pared externa del horno,  $r_i$  el radio de la pared interna, y  $r_C$  el radio de la isoterma C para el ángulo i.

Notese que  $r_i \le r_C \le r_e$ , y por lo tanto si  $r_C = r_i \implies \Delta_j(C) = 1$ , y si  $r_C = r_e \implies \Delta_j(C) = 0$ . De esta forma, podemos definir un  $\varepsilon_C$ , con  $0 < \varepsilon_C < 1$ , tal que decimos que la estructura se encuentra en peligro si:

$$\varepsilon_C \ge \min_{1 \le j \le n-1} (\Delta_j(C))$$

#### 4.4.2. Proximidad porcentual promediada

En la medida anterior, podría pasar que para un j' dado  $\Delta_{j'}(C) < \varepsilon_C$  pero el resto de los  $\Delta_j(C)$  sean mayores a  $\varepsilon_C$ , en cuyo caso, igualmente la estructura sería catalogada como peligrosa.

Entonces, querriamos dar una medida de la peligrosidad de la estructura que tome en cuenta todos los angulos. Para esto, vamos a tomar el promedio de todos los  $\Delta_j(C)$ , definidos como en la medida anterior para cada ángulo j, y decimos que la estructura se encuentra en peligro si:

$$\Delta(C) = \frac{\sum_{j=1}^{n} \Delta_j(C)}{n} \le \varepsilon_C$$

# 5. Experimentación

## 5.1. Instancias de prueba

Para ser lo más realista posible, se investigó<sup>1</sup> acerca de los diferentes tamaños de Altos Hornos, así como de las temperaturas que alcanzan. En base a esto, se armaron 3 instancias de prueba distintas (las discretizaciones se eligen después):

- Alto Horno de Plomo:
  - Radio pared interna:  $r_i = 5$
  - Radio pared externa:  $r_e = 6$
  - Temperatura pared interna:  $T(r_i, \theta_i) = 327 \ C^{o}, \forall \ 1 \le i \le n$
  - Temperatura pared externa:  $T(r_e, \theta_j) = 20 \ C^{o}, \forall \ 1 \leq j \leq n$
- Alto Horno de Zinc:
  - Radio pared interna:  $r_i = 7$
  - Radio pared externa:  $r_e = 9$
  - Temperatura pared interna:  $T(r_i, \theta_j) = 419.5~C^{\rm o}, \, \forall \,\, 1 \leq j \leq n$
  - Temperatura pared externa:  $T(r_e, \theta_i) = 20 \ C^{\circ}, \forall \ 1 \leq i \leq n$
- Alto Horno de Hierro:
  - Radio pared interna:  $r_i = 11$
  - Radio pared externa:  $r_e = 15$
  - Temperatura pared interna:  $T(r_i, \theta_i) = 1538 \ C^{\circ}, \forall \ 1 \le j \le n$
  - Temperatura pared externa:  $T(r_e, \theta_i) = 20 \ C^{\circ}, \forall \ 1 \leq i \leq n$

#### 5.2. Número de condición

Antes de empezar a experimentar, queremos saber para cada instancia de prueba que tamaño de discretizaciones son aceptables, en terminos del Número de Condición. En el caso de que este fuera muy grande, al resolver el sistema no tendríamos garantía de que la solución hallada sea efectivamente buena. Tomando una discretización inicial de 30 ángulos (n=30) y 30 radios (m=30), tenemos que:

- Para el Alto Horno de Plomo, el número de condición es: 1678.42
- Para el Alto Horno de Zinc, el número de condición es: 419.448
- Para el Alto Horno de Hiero, el número de condición es: 104.844

Pero observemos cual es el espesor para cada instancia de prueba:

- Para el Alto Horno de Plomo, el espesor de la pared es de  $r_e r_i = 1$ .
- Para el Alto Horno de Zinc, el espesor de la pared es de  $r_e r_i = 2$ .
- Para el Alto Horno de Hiero, el espesor de la pared es de  $r_e r_i = 4$ .

Luego, plantemos la siguiente **Hipotesis**: *el número de condición aumenta con la cantidad de ecuaciones y disminuye con el espesor de la pared*. Intuitivamente, podemos pensar el espesor de la pared como el espacio a resolver, y al aumentar las ecuaciones aumenta la redundancia del sistema.

Podemos entonces probar con una discretización de 60 ángulos (n = 60) y 60 radios (m = 60);

■ Para el Alto Horno de Plomo, el número de condición es: 6957.49

<sup>1</sup>http://www.britannica.com/technology/blast-furnace

- Para el Alto Horno de Zinc, el número de condición es: 1739.99
- Para el Alto Horno de Hiero, el número de condición es: 435.281

Vemos que el resultado corrobora nuestra hipotesis.

Más aún, el mayor número de condición (con las discretizaciones vistas) es 6957.49, que es relativamente aceptable<sup>2</sup>.

#### 5.3. Calidad de las soluciones

## 5.4. Comportamiento del sistema

#### 5.4.1. Distintas discretizaciones

En primer lugar, para cada "horno" mencionado en las instancias de pruebas, vamos a definir una isoterma.

- Para el Alto Horno de Plomo, la isoterma buscada será de: 200 C°
- Para el Alto Horno de Zinc, la isoterma buscada será de: 350 C°
- $\blacksquare$  Para el Alto Horno de Hiero, la isoterma buscada será de: 1300  $C^{\rm o}$

Luego, para cada "horno" se resolvió el sistema de ecuaciones mediante factorización LU, y se utilizaron los distintos métodos propuestos en la sección Implementación para hallar las isotermas correspondientes a partir de las soluciones de los sistemas.

Los resultados obtenidos se muestran a continuación:

Instancia de prueba	Isoterma Promedio	Isoterma Regresión Lineal	Isoterma Búsqueda Binaria
H. Plomo - 30x30	5.3965	5.3988	5.3916
H. Plomo - 60x60	5.3983	5.3986	5.3916
H. Zinc - 30x30	7.3103	7.3060	7.3126
H. Zinc - 60x60	7.3220	7.3053	7.3127
H. Hierro - 30x30	11.4827	11.5226	11.5477
H. Hierro - 60x60	11.5762	11.5208	11.5479

Cuadro 1: Resultados obtenidos para las distintas instancias de prueba y distintos métodos para hallar la isoterma.

Nota: como las instancias de prueba tienen la misma temperatura de la pared interior para todos sus ángulos, y la misma temperatura de la pared exterior para todos sus ángulos, el radio de la isoterma tiene el mismo valor para todos los ángulos. Es por eso que solo se presenta un valor en el Cuadro 1 y no n valores.

Y, a modo de ejemplo, los siguientes gráficos muestran para el Alto Horno de Hierro la úbicación de la isoterma con respecto a las paredes, y la evolución de la temperatura dentro de las mismas. Los gráficos para los otros Hornos son muy similares por lo que se omiten.

 $<sup>^2</sup>$ De Wikipedia: https://en.wikipedia.org/wiki/Condition\_number, con un número de condición de  $10^k$ , se pierde k dígitos de precisión. Como el formato double maneja una precisión de al menos 15 dígitos, los valores obtenidos son aceptables.

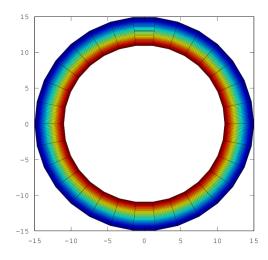


Figura 3: Evolución de las temperaturas para el Alto Horno de Hierro

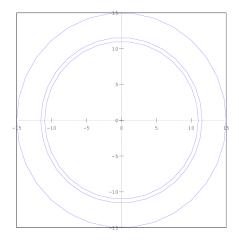


Figura 4: Ubicación de la isoterma para el Alto Horno de Hierro (utilizando el método de Búsqueda Binaria)

## DISCUSION DE LOS RESULTADOS OBTENIDOS

- 5.4.2. Proximidad de la isoterma
- 5.5. Evaluación de los métodos
- 5.5.1. Tiempo de cómputo
- 5.5.2. Variación a lo largo del tiempo

# 6. Conclusión