

# Trabajo Práctico II

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	078/14	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
2.	Modelo	4
	2.1. Rankings de Páginas Web	4
	2.1.1. PageRank	
	2.1.2. PageRank con matriz Esparsa	
	2.2. Rankings en competencias deportivas	5
	2.2.1. Generalized Markov chains Method (GeM)	
	2.2.2. Puntaje AFA	
3.	Implementación	8
	3.1. Scripts Rankings Deportivos	8
	3.1.1. GeM	
	3.1.2. AFA	10
4.	Experimentación	11
	4.1. Variando el parámetro $c$	11
5.	Conclusión	12

#### 1. Introducción

El objetivo de este Trabajo Práctico es implementar 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  $500C^{\circ}$  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 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 varían a lo largo del tiempo.

#### 2. Modelo

#### 2.1. Rankings de Páginas Web

Hoy en día la cantidad de páginas web en todo el mundo asciende a una cantidad de 4.79 billones (sólo las indexadas). Es por esta razón que los buscadores (Search Engines) cumplen un rol tan importante en el uso diario de internet desde hace muchos años.

Dichos buscadores nos permiten realizar busquedas de páginas web mediante distintos criterios, facilitando el acceso a la información.

Un posible criterio (bastante utilizado) es considerar que las páginas web populares son las más buscadas. De esta forma, el buscador puede ofrecernos en orden descendiente de popularidad los resultados obtenidos, esperando que encontremos más rápido lo que buscamos.

Siguiendo esta intuición, se han elaborado diferentes algoritmos para "rankear" las páginas web. A continuación presentaremos el famoso método PageRank, utilizado por Google en sus comienzos.

#### 2.1.1. PageRank

El algoritmo de PageRank<sup>1</sup> se define para un conjunto de páginas Web =  $\{1, ..., n\}$  de forma tal de asignar a cada una de ellas un puntaje que determine la importancia relativa de la página respecto de las demás.

Llamemos  $x_i$  al puntaje asignado a la página  $j \in Web$ , que es lo que buscamos calcular.

Ahora, un link saliente de la página j a la página i puede significar que i es una página importante. Pero bien podría ser que j sea una página muy poco importante, por lo que deberíamos ponderar sus links salientes para decidir la importancia de las páginas a las que apunta.

Luego, vamos a considerar que la importancia de la página i obtenida mediante el link de j es proporcional a la importancia de j e inversamente proporcional al grado de j. Entonces, si  $L_k \in Web$  es el conjunto de páginas web que apuntan a la página k:

$$x_k = \sum_{j \in L_k} \frac{x_j}{n_j}, \quad k = 1, \dots, n \tag{1}$$

En este algoritmo, hallaramos los  $x_k$  modelando el problema como una cadena de Markov, a la cual llamaremos Matriz de Transición, y que construiremos de la siguiente forma:

- 1. Sea G el grafo de la Web, dónde cada vértice es una página web y un eje de v a u significa que la página v tiene link saliente hacia u.
- 2. Luego, sea  $W \in \{0,1\}^{n \times n}$  la matriz de conectividad de G, tal que la celda  $\{i,j\}$  tiene un 1 si hay un link saliente de la j-ésima página a la i-ésima página (los autolinks son ignorados, o lo que es lo mismo,  $\forall \ 1 \le i \le n \ W_{i,i}$ ).
- 3. Si definimos  $n_j = \sum\limits_{i=1}^n W_{i,j}$  como el grado de j (la cantida de links salientes), entonces podemos definir la matriz  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , tal que la  $P_{i,j} = 1/n_j * W_{i,j}$ , y P es estocástica por columnas. Además, notese que resolver el sistema dado por 1 es equivalente a encontrar un  $x \in \mathbb{R}^n$  tal que Px = x. Es decir, encontrar el autovector asociado al autovalor 1 de P tal que  $x_i > 0$  y  $\sum\limits_{i=1}^n x_i = 1$ .
- 4. Ahora, puede pasar que para algún j,  $n_j = 0$  lo que indicaría que la página j no tiene ningún link saliente. Para remediar estos casos, vamos a modificar P utilizando la idea del *navegante aleatorio*, de forma tal que para un j sin links salientes, la probabilidad de que el navegante salte a cualquier otra página i es 1/n.

Entonces,  $P_1 = P + D$ , dónde  $D = vd^t$ ,  $d \in \{0,1\}^n$  tal que  $d_j = 1$  si  $n_j = 0$ , y  $d_j = 0$  en caso contrario, y  $v \in \mathbb{R}^n$  tal que  $v_j = 1/n$ .

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Kurt Bryan and Tanya Leise. The linear algebra behind google. SIAM Review, 48(3):569–581, 2006.

5. Entonces,  $P_1$  es estocástica por columnas, pero puede que no sea regular. Para que sí lo sea, extendemos el concepto anterior a todas las páginas (fenómeno de *teletransportación*).

Luego,  $P_2 = c * P_1 + (1-c) * E$ , donde  $\forall \ 1 \le i, j \le n, \ E_{i,j} = 1/n$ , y  $c \in (0,1)$ . Llamamos a c coeficiente de teletransportación.

Lo que nos queda es un matriz  $P_2$  estocástica por columnas y  $\forall 1 \le i, j \le n, (P_2)_{i,j} > 0$ .

Una vez que tenemos la Matriz de Transición, generaremos el puntaje para cada página buscando el autovector w del autovalor 1 de  $P_2$ , tal que  $P_2w=w$  y w sea un vector de probabilidades (normalizado con norma 1).

Es decir, generar el ranking de páginas equivale a aplicar el método de la potencia a la matriz  $P_2$  y una vez hallado el w mencionado, ordenar los puntajes de mayor a menor:

$$ranking = \{p_1, \dots, p_n\}, donde \ \forall \ i = 1, \dots, n-1, \ w_{p_i} \ge w_{p_{i+1}}$$
 (2)

#### 2.1.2. PageRank con matriz Esparsa

#### 2.2. Rankings en competencias deportivas

Elegir un sistema de puntos que sea justo para todos los participantes en un deporte no es una tarea sencilla. Existen muchos factores que afectan el resultado de una competencia como lo pueden ser el orden en el que deben competir entre si los equipos, generando desbalances respecto las capacidades de cada uno. Es por esto que a continuación presentaremos el modelo GeM <sup>2</sup> que busca modelar los resultados de forma tal que estos factores impacten lo menos posible en el posicionamiento final de la tabla de puntajes.

Con el fin de experimentar con distintos modelos, a lo largo del informe trabajaremos sobre los resultados del Torneo de Primera División 2015<sup>3</sup>, donde utilizaremos el sistema de ranking estándar de la AFA como punto de comparación.

#### 2.2.1. Generalized Markov chains Method (GeM)

#### Definición del método

El método GeM es el resultado de tomar el algoritmo PageRank y mediante pequeñas modificaciones utilizar su potencial para establecer un ranking de equipos. Análogo a PageRank, los equipos pasan a formar parte de un grafo dirigido con pesos, donde cada nodo representa un equipo y los pesos de cada arista reflejan el resultado de los partidos jugados entre los vértices conectados.

Formalmente, el modelado se realiza de la siguiente manera:

- 1. Representamos el torneo como un grafo con pesos dirigidos de n nodos, donde n es igual a la cantidad de equipos que participan. Cada equipo tiene su respectivo nodo y las aristas contienen como peso la diferencia positiva entre los nodos conectados.
- 2. Definimos la matriz de adyacencia  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ .

$$A_{ij} = \begin{cases} w_{ij} & \text{si el equipo } i \text{ perdi\'o contra } j \\ 0 & \text{caso contrario} \end{cases}$$

Donde  $w_{ij}$  es la suma total de diferencia positiva de puntaje sobre todos los partidos en los que i perdió contra j.

http://www.afa.org.ar/html/9/estadisticas-de-primera-division

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>Angela Y. Govan, Carl D. Meyer, and Rusell Albright. Generalizing google's pagerank to rank national football league teams. In Proceedings of SAS Global Forum 2008, 2008.

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup>Campeonato de Primera División 2015, Julio H. Grondona

3. Definimos la matriz  $H \in \mathbb{R}^{n \times n}$ .

$$H_{ij} = egin{cases} A_{ij}/\sum_{k=1}^n A_{ik} & ext{si hay un link de } i ext{ a } j \ 0 & ext{caso contrario} \end{cases}$$

4. Definimos la matriz GeM,  $G \in \mathbb{R}^{n \times n}$  con  $u, v, a, e \in \mathbb{R}^n$  y  $c \in \mathbb{R}$ .

$$G=c(H+au^t)+(1-c)ev^t$$
 
$$\sum_{k=1}^n v_k=1 \qquad \sum_{k=1}^n u_k=1 \qquad \forall_{i=1..n}e_i=1$$
 
$$0\leq c\leq 1 \qquad a_i=\begin{cases} 1 & \text{si la fila } i \text{ de } H \text{ es un vector nulo} \\ 0 & \text{caso contrario} \end{cases}$$

5. Por último tenemos que el ranking de los equipos estará definido por el vector  $\pi \in \mathbb{R}^n$  tal que

$$\pi^t = \pi^t G$$

o si tomamos la transpuesta en ambos lados

$$G^t \pi = \pi$$

De esta forma al igual que con PageRank, calculando el autovector  $\pi$  obtenemos nuestro ranking. Este modelo permite cierta flexibidad a partir del u, v y c que tomemos.

El vector de probabilidad u se aplicará en el caso de que un equipo se encuentre invicto, esto es el equivalente a que en PageRank un sitio no tenga ningún link entrante, por lo tanto su tratamiento es el mismo, se le asigna a la fila correspondiente el vector con las probabilidades de saltar a otro nodo. Por lo tanto, el vector u nos permite definir con qué probabilidades un equipo invicto perdería contra el resto de los participantes. En el caso de PageRank, este es un vector de distribución uniforme, donde es igual la posibilidad de saltar a cualquiera de los otros nodos, una posible alternativa sería definirlo como un vector cuyas probabilidades se basen en algún ranking anterior.

El vector de probabilidad v, nos da otro tipo de personalización que es la del *navegante aleatorio*. Esta es la probabilidad de que un equipo cualquiera independientemente de los resultados registrados, pierda contra el resto de los equipos. En PageRank, esto lo veíamos como la posibilidad de que estando navegando el grafo, uno se *teletransportará* a otro nodo independientemente de las conexiones de los mismos. Este vector por defecto también suele tomar el valor de la distribución uniforme.

Por último tenemos nuestro valor c que actua como un factor de amortiguación donde lo que se modifica es cuánto afecta el *navegante aleatorio* al resultado final, donde con c=0, únicamente influye el *navegante aleatorio* y con c=1 se elimina el efecto del mismo.

#### Modelado del empate

Una particularidad de este sistema que se puede observar en la definición del mismo es que no contempla los partidos donde hubo empate. Un empate equivale a que no exista un perdedor y por ende no se modifica el peso de ningún nodo. Para deportes donde el empate no es algo frecuente esto no sería un problema, pero si tomamos como ejemplo el fútbol, donde los empates son algo mucho más común, el ignorar estos partidos afecta notablemente el ranking.

Podemos tomar como ejemplo los Torneos Argentinos de Primera División y observar el porcentaje de partidos empatados sobre el total que se jugaron.

Campeonato de Primera División	Partidos	Empates	Empates/Partidos
2015	390	126	0.32
2014	190	45	0.23
2013/14	380	117	0.31

Relación entre partidos jugados y empates totales

Como podemos ver, la proporción de partidos empatados no es menor, con lo cual analizaremos cómo impactaría esto en el método GeM. Como mencionamos en la definición del modelo, los pesos de las aristas en el grafo dependen en parte de la diferencia de puntaje con la que gana un equipo sobre otro.

Al encontrarnos con un empate no existe diferencia alguna, por lo tanto no implica ningún cambio en el sistema. Esto podría defavorecer a los equipos que más empates tuvieran en la temporada, ya que sólo los partidos donde hubieran ganado o perdido afectarían su lugar en la tabla de puntajes. Además podría suceder que un equipo perdiese contra un contrincante que no tuviera mucho peso pero empatara contra un puntero, y esto debería verse reflejado ya que de otra manera, sólo quedaría registrado su partido perdido.

Una posible forma de representar los empates aprovechando la estructura del modelo actual sería cuando se produce uno, reflejar en el grafo el equivalente a que ambos equipos hubieran perdido entre si, asignando como diferencia de puntaje el valor con el que empataron. De esta forma no solo incluiríamos este escenario al cálculo del ranking final, si no que además el puntaje con el que empataron tendría peso.

#### 2.2.2. Puntaje AFA

A modo de comparación con el método GeM, siendo que trabajaremos sobre los resultados del Torneo de Primera División, utilizaremos también el sistema de puntajes que propone la AFA<sup>4</sup>. El mismo es bastante sencillo, donde lo que establece es que todos los equipos comienzan con puntaje **0** y se les suma **1** punto en caso de empate, **3** por victoria y **0** por derrota.

A primera vista, dada que la modalidad de este torneo es de todos contra todos, donde cada equipo juega una vez contra el resto, el resultado debería reflejar de forma justa el desempeño de cada participante. Sin embargo, para este torneo en particular se aplicó una fecha adicional de *clásicos*, donde cada equipo vuelve a jugar contra su respectivo clásico. Este es un punto donde se desequilibran un tanto las cosas ya que un participante podría tener asignado como clásico un puntero, mientras que otro al último en la tabla de posiciones. Para este sistema de puntuación ambos partidos serían tratados al igual quel resto del torneo.

<sup>4</sup>http://www.afa.org.ar/upload/reglamento/Reglamento\_PrimeraDivision\_2015.pdf

## 3. Implementación

### 3.1. Scripts Rankings Deportivos

Para los dos modelos siendo estudiados, GeM y el sistema de puntaje de la AFA, decidimos implementarlos com scripts para MATLAB/OCTAVE, dado que lo que nos interesaba era analizar los resultados de los mismos y no analizar su tiempo de cómputo u otro atributo relacionado a su implementación.

#### 3.1.1. GeM

El script posee varios parámetros de entrada que pasamos a describir a continuación:

- in\_filename: Dirección de archivo con datos de entrada.
- out\_filename: Dirección de archivo donde escribir el resultado final.
- team\_codes\_filename: Archivo opcional con el número de equipo asociado a su nombre correspondiente.
- c: Parámetro de amortiguación descrito en la sección 2.2.1 (Por defecto 0.85).
- date\_limit: Campo opcional con la cantidad de fechas a tomar en cuenta (Por defecto toma todas las fechas disponibles).

Ahora explicaremos el código desarrollado:

1. Leemos la cantidad de equipos y partidos para después cargar todos los partidos disponibles y generar nuestra matriz *A*.

```
Cargar numero de partidos y equipos
Crear matriz A de tamanio equipos*equipos llena de Os
Mientras partidos > 0
  Cargo numero de fecha del partido junto a los equipos y el
     resultado
  Si habia limite de fecha y ya se cumplio
    partidos = 0
  Si no
    Si el primer equipo perdio
      A[numero primer equipo][numero segundo equipo] += diferencia
          de puntos
    Si el segundo equipo perdio
      A[numero segundo equipo][numero primer equipo] += diferencia
          de puntos
    Fin si
  Fin si
  Decremento partidos en uno
Fin mientras
```

2. Generamos la matriz H.

```
Crear matriz H de tamanio equipos*equipos llena de Os
Crear vector a de tamanio equipos lleno de Os
Para i de 1 a equipos
sumaFila = suma total de elementos en fila i de A
Si la suma > O
La fila i de H seran todos los elementos de la fila i de A
cada uno dividido por sumaFila
Si no
```

```
Pongo un 1 en la posicion i del vector a  \mbox{Fin si}  Fin para
```

3. Generamos la matriz G.

```
Crear vector e de tamanio equipos lleno de 1s
Crear vector u para equipos invictos con todos elementos 1/equipos
Crear vector v para teletransportacion con todos elementos 1/
        equipos
Crear matriz G como resultado de hacer
G = c*[H + a*transponer(u)] + (1 - c)*e*transponer(v)
```

4. Busco el autovector asociado al autovalor  $\lambda = 1$ .

```
Generar matrices V y l de autovectores y autovalores de mi matriz
   G transpuesta
V es una matriz con autovectores como columnas
l es una matriz con autovalores en su diagonal
i = 1
Mientras valorAbsoluto(l[i][i] - 1) > 0.0001
   Incremento i en una unidad
Fin mientras
Crear vector x correspondiente a la columna i de la matriz V
```

5. Normalizo el vector solución.

```
x = valorAbsolutoACadaElemento(x)/sumaElementos(
   valorAbsolutoACadaElemento(x))
```

6. Genero matriz de solución.

```
Crear matriz S de tamanio equipos*2 y llena de Os
Para i de 1 a equipos
   S[i][1] = i
   S[i][2] = x[i]
Fin para
```

7. Ordeno y escribo la matriz solución.

```
Ordenar crecientemente por segundo elemento de filas la matriz S (
    ranking)

Si tengo archivo con nombres de equipos
Creo mapa teamcodes con cada numero de equipo asociado a su
    nombre

Fin si

Si tengo nombres de equipos cargados
Para i de O a equipos - 1
Escribo numero, nombre y ranking del equipo numero equipos - i
Fin para

Si no
Para i de O a equipos - 1
Escribo numero y ranking del equipo numero equipos - i
Fin para
```

## 3.1.2. AFA

## 4. Experimentación

## 4.1. Variando el parámetro c

Este experimento consite en variar el parámetro c y analizar como impacta esta variación en los resultados obtenidos al generar el ranking con GeM.

Se muestran a continuación los resultados obtenidos para diferentes valores de c:

Posicion	Equipo	Puntaje	Posicion	Equipo	Puntaje
1	Vélez Sarsfield	0.033333	1	Boca Juniors	0.051301
2	Unión	0.033333	2	San Lorenzo	0.044563
3	Gimnasia y Esgrima (LP)	0.033333	3	River Plate	0.044200
4	Estudiantes (LP)	0.033333	4	Racing Club	0.040067
5	Defensa y Justicia	0.033333	5	Aldosivi	0.039451
6	Crucero del Norte	0.033333	6	Rosario Central	0.039114
7	Colón	0.033333	7	Quilmes	0.036699
:	:	:	÷	:	:
24	Lanús	0.033333	24	Godoy Cruz	0.028356
25	San Lorenzo	0.033333	25	Argentinos Juniors	0.028208
26	Rosario Central	0.033333	26	Temperley	0.027904
27	River Plate	0.033333	27	Crucero del Norte	0.027353
28	Racing Club	0.033333	28	Nueva Chicago	0.026346
29	Quilmes	0.033333	29	Atlético de Rafaela	0.025776
30	Olimpo	0.033333	30	Colón	0.025577

Cuadro 1: A izquierda: puntajes obtenidos con c=0, a derecha: puntajes obtenidos con c=0,3

Posicion	Equipo	Puntaje	Posicion	Equipo	Puntaje
1	Boca Juniors	0.086019	1	Boca Juniors	0.095290
2	Aldosivi	0.065353	2	Aldosivi	0.075151
3	River Plate	0.063500	3	River Plate	0.068142
4	San Lorenzo	0.062035	4	San Lorenzo	0.065265
5	Rosario Central	0.048473	5	Rosario Central	0.050875
6	Racing Club	0.047878	6	Racing Club	0.048824
7	San Martín (SJ)	0.043956	7	San Martín (SJ)	0.047118
:	:		:	:	:
24	Godoy Cruz	0.017516	24	Godoy Cruz	0.014148
25	Temperley	0.016045	25	Crucero del Norte	0.013132
26	Crucero del Norte	0.016039	26	Temperley	0.012487
27	Argentinos Juniors	0.015398	27	Argentinos Juniors	0.011286
28	Nueva Chicago	0.014232	28	Nueva Chicago	0.011239
29	Atlético de Rafaela	0.011388	29	Atlético de Rafaela	0.007559
30	Colón	0.010276	30	Colón	0.006003

Cuadro 2: A izquierda: puntajes obtenidos con c=0.85, a derecha: puntajes obtenidos con c=1

#### 5. Conclusión

En este trabajo pudimos no solo modelar el sistema planteado, sino que apreciar y aprovechar las propiedades del mismo para así resolverlo con los métodos estudiados observando también las características de ellos.

Por un lado mediante la forma en la que construímos nuestro sistema probamos que se podía resolver con Eliminación Gaussiana sin pivoteo. Además produjimos una versión mejorada del algoritmo de eliminación donde aprovechando la propiedad de banda de la matriz del sistema, redujimos drásticamente la cantidad de operaciones necesarias para resolverla.

Así mismo, cabe destacar que al realizar operaciones con aritmética finita, tanto para la solución de los sistemas como para el cálculo de la isoterma donde la reutilización de datos arrastra error, no podemos garantizar que los resultados obtenidos sean exactos, pero dado que realizamos varias instancias de prueba con distintas metodologías y tomando números de condición aceptables, pudimos ver que los valores que obtuvimos eran coherentes a su contexto.

Luego, en lo que respecta el cálculo de la isoterma, al plantear diversas metodologías tuvimos la posiblidad de analizar y discutir los resultados de las mismas, donde en particular pudimos observar cómo al utilizar la búsqueda binaria podíamos llegar al grado de precisión que deseásemos y que para el método por promedio, al aumentar la cantidad de particiones mejoraba la aproximación, mientras que usando la regresión lineal, esta se ajustaba más a una función lineal que no reflejaba el comportamiento de la fórmula de calor, convergiendo así a un valor distinto tanto al del promedio como el de la búsqueda binaria.

Mediante estas aproximaciones, habiendo establecido previamente nuestro criterio para evaluar si una estructura se encontraba en peligro, llegamos a estimar qué sistemas eran seguros dentro de lo estipulado.

Para el análisis del tiempo de ejecución de una así como varias instancias del sistema modelado, vimos cómo se cumplían las complejidades teóricas de la resolución a través de Eliminación Gaussiana y LU. En este análisis corroboramos cómo si se trataba de una sola instancia la Eliminación Gaussiana presentaba una ventaja sobre LU, dado que el último debe calcular su factorización en su primer corrida, mientras que al subir el número de instancias el algoritmo para LU lograba un tiempo sumamente mejor que el de Eliminación Gaussiana, ya que con la factorización LU habiendo pagado un costo cúbico en la primer instancia, luego es del orden cuadrático contra el siempre cúbico de la Eliminación Gaussiana. Además en el análisis para el algoritmo de Eliminación Gaussiana con la optimización de banda llegamos a concluir que su tiempo de ejecución llegaba a reducirse al de orden cuadrático.

Por último, podemos mencionar algunos experimentos que podrían realizarse a futuro, como el aprovechamiento de la matriz banda en lo que es el algoritmo para la factorización LU, ya que esta optimización se realizó sólo para la Eliminación Gaussiana, junto a su correspondiente estudio de tiempo de ejecución. A su vez, quedó pendiente el realizar la mejora no únicamente en lo que son los tiempos de ejecución sino que el espacio que consume nuestro algoritmo dado que en la matriz banda gran parte de la misma permanece inalterada. También se podría haber profundizado en la experimentación del cálculo de la isoterma con sistemas donde la temperatura interna y externa no fueran constantes si no que tuvieran algún tipo de fluctuación donde se pudiera ver con más detalle cómo se comportaba cada método.