

Tarea 9 - Métodos numéricos  
Giovanni Gamaliel López Padilla

## Índice

<b>1. Introducción</b>	<b>1</b>
<b>2. Métodos</b>	<b>1</b>
2.1. Método de las potencias . . . . .	1
2.2. Método de las potencias inversas . . . . .	2
2.3. Método de deflación . . . . .	3
<b>3. Resultados</b>	<b>3</b>
<b>4. Conclusiones</b>	<b>3</b>
<b>5. Referencias</b>	<b>3</b>

## 1. Introducción

Sea  $A$  una matriz de  $n \times n$  con componentes reales. El número  $\lambda$  se denomina *valor característico* (*eigenvalor*) de  $A$  si existe un vector diferente de cero ( $v$ ) tal que

$$Av = \lambda v \quad (1)$$

El vector  $v$  se denomina *vector característico* (*eigenvector*) de  $A$  correspondiente al eigenvalor  $\lambda$ . Se dice que  $\lambda$  es un eigenvalor de  $A$  si y sólo si

$$p(\lambda) = \det(A - \lambda I) = 0 \quad (2)$$

donde  $I$  es la matriz identidad y  $p$  se denomina como el polinomio característico de  $A$ . El grado del polinomio  $p$  es de grado  $n$ , entonces se obtiene que existen  $n$  eigenvalores para la matriz  $A$ . Para un número grande de  $n$ , el resolver la ecuación característica es difícil de resolver. Es por ello que se plantearon métodos iterativos para aproximar a las raíces de la ecuación característica, es decir, los eigenvalores. Llamamos a el eigenvalor dominante ( $\lambda_1$ ) al eigenvalor con mayor valor absoluto de  $A$  (ecuación 3).

$$|\lambda_1| > |\lambda_i| \quad i = 2, 3, \dots, n \quad (3)$$

## 2. Métodos

### 2.1. Método de las potencias

Se define un vector inicial  $v_0$ , el cual será la inicialización del método. Este vector debe estar normalizado. El método aplica la ecuación 4, conforme más se itera el método ira convergiendo hacia el eigenvector de  $\lambda_1$ .

$$v_i = Av_{i-1} \quad (4)$$

Despues de aplicar la ecuación 4, el vector  $v_i$  deberá ser normalizado antes de volverse a aplicar al método. Para obtener el eigenvalor  $\lambda_1$ , se usa la siguiente ecuación 5.

$$\lambda_i = \frac{\langle v_i, v_{i-1} \rangle}{\langle v_{i-1}, v_{i-1} \rangle} \quad (5)$$

La convergencia del algoritmo que se implementó fue usando la ecuación 6.

$$\theta = |\lambda_i - \lambda_{i-1}| \quad (6)$$

El algoritmo puede escribirse de la siguiente manera:

---

**Algorithm 1:** Método de las potencias

---

**Input:**  $v_0$   
**Output:**  $v_i$  y  $\lambda_i$   
1 **while**  $\theta > 10^{-6}$  **do**  
2      $v_i \leftarrow Av_{i-1}$   
3      $\lambda_i \leftarrow \frac{\langle v_i, v_{i-1} \rangle}{\langle v_{i-1}, v_{i-1} \rangle}$   
4      $v_i \leftarrow \text{normalize}(v_i)$

---

## 2.2. Método de las potencias inversas

El método de las potencias inversas se basa en el hecho que los eigenvalores  $\mu$  de la matriz inversa de A ( $A^{-1}$ ) pueden ser calculados con la ecuación 7.

$$\mu_i = \frac{1}{\lambda_i} \quad (7)$$

Por lo tanto, la ecuación 1 puede ser escrita de la siguiente manera:

$$A^{-1}v_i = \mu_i v_i \quad (8)$$

En este método para obtener el eigenvector  $v_i$ , se tiene que resolver la ecuación matricial señalada en la ecuación

$$Av_i = v_i \quad (9)$$

donde el vector inicial  $v_0$  tiene que estar normalizado y al final de obtener el vector  $v_i$  este deberá pasar por una normalización. Como este proceso se asemeja mucho al método de las potencias, este obtiene el valor absoluto mayor de la matriz  $A^{-1}$ . Por la relación descrita en la ecuación 7, entonces al obtener el  $\mu_i$ , estaremos obteniendo a su vez  $\lambda_n$ , el cual es el eigenvalor con menor valor absoluto de A. Por lo tanto, para calcular este valor se realiza la ecuación 10.

$$\lambda_i = \frac{\langle v_{i-1}, v_{i-1} \rangle}{\langle v_i, v_{i-1} \rangle} \quad (10)$$

La convergencia del método es el descrito en la ecuación 6. El algoritmo puede escribirse de la siguiente manera:

---

**Algorithm 2:** Método de las potencias inversas

---

**Input:**  $v_0$   
**Output:**  $v_i$  y  $\lambda_i$   
1 **while**  $\theta > 10^{-6}$  **do**  
2      $v_i \leftarrow \text{solve}(Av_i = v_{i-1})$   
3      $\lambda_i \leftarrow \frac{\langle v_{i-1}, v_{i-1} \rangle}{\langle v_i, v_{i-1} \rangle}$   
4      $v_i \leftarrow \text{normalize}(v_i)$

---

## 2.3. Método de deflación

Usando el método de potencias descrito en la sección 2.1 podemos tener una aproximación del eigenvalor dominante y su eigenvector asociado. El método de deflación calcula los  $m$  eigenvalor de una matriz, este se define de la siguiente manera:

Sean  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$  los valores propios de la matriz  $A$ . Supongamos que  $\lambda_1$  es el eigenvalor dominante,  $v_1$  su eigenvector asociado Y  $v$  un vector tal que  $\langle v_1, v \rangle = 1$ . Sea  $B$  la matriz definida como

$$B = A - \lambda_1 v_1 v^T$$

entonces los valores propios de la matriz  $B$  son  $0, \lambda_2, \lambda_3, \dots, \lambda_n$ .

Entonces al haber ‘eliminado’ al eigenvalor dominante de la matriz, al aplicar el método de potencias encontraremos un eigenvalor distinto. Tomaremos a  $v = v_1$ , esto porque al ser  $v_1$  normalizado, entonces su producto punto consigo mismo debe ser 1. El algoritmo de este proceso es descrito de la siguiente manera:

---

### Algorithm 3: Método de deflación

---

**Input:**  $v_0, A$   
**Output:**  $v$  y  $\lambda$

```

1 for  $i=1, m$  do
2    $v_0 \leftarrow \text{initialize\_vector}(v_0)$ 
3   for  $j=1, i$  do
4      $v_0 \leftarrow v_0 - \langle v_i, v_i \rangle v_i$ 
5    $j \leftarrow 1$ 
6   while  $\theta > 10^{-6}$  do
7      $v_j \leftarrow Av_{j-1}$ 
8      $\lambda_j \leftarrow \frac{\langle v_j, v_{j-1} \rangle}{\langle v_{j-1}, v_{j-1} \rangle}$ 
9      $v_j \leftarrow \text{normalize}(v_j)$ 
10    for  $k=1, i$  do
11       $v_j \leftarrow v_j - \langle v_k, v_k \rangle v_k$ 
12     $j \leftarrow j + 1$ 
```

---

## 3. Resultados

## 4. Conclusiones

## 5. Referencias

<sup>1</sup> Stanley Grossman. *Álgebra lineal*. McGraw Hill, Ciudad de México, 2019.