

Álgebra Lineal Computacional

Segundo Parcial – 16 de Marzo de 2023

Para aprobar el parcial deberá obtenerse un puntaje mayor o igual que 4. Realice todos los ejercicios en hojas separadas.

Ejercicio 1. Considerar las siguientes matrices:

$$A = \begin{pmatrix} 4 & 0 & -3 & 3 \\ 3 & -1 & -3 & 3 \\ 0 & 0 & 1 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} 4 & -4 & 4 \\ 1 & -1 & -1 \\ 5 & -5 & 3 \end{pmatrix}$$

y, en cada caso, el Método de la Potencia dado por la siguiente iteración:

$$\begin{cases} v^{(k)} = \frac{Av^{(k-1)}}{\|Av^{(k-1)}\|} \\ r_k = \frac{(v^{(k)})^t Av^{(k)}}{(v^{(k)})^t v^{(k)}} \end{cases} \quad \begin{cases} v^{(k)} = \frac{Bv^{(k-1)}}{\|Bv^{(k-1)}\|} \\ r_k = \frac{(v^{(k)})^t Bv^{(k)}}{(v^{(k)})^t v^{(k)}} \end{cases},$$

para $k \geq 1$.

- (1.5 pts.) Verificar que la matriz A satisface las hipótesis del Método de la Potencia. Hallar un vector $v^{(0)}$ que no sea autovector de A tal que r_k converja al autovalor de módulo máximo. Hallar un vector $v^{(0)}$ que no sea autovector de A tal que r_k converja a un autovalor distinto del anterior.
- (1 pt.) Hallar todos los $\alpha \in \mathbb{R}$ tales que, al aplicar el Método de la Potencia a B con $v^{(0)} = (\alpha^2 - 1, -5, -8)$, r_k converja al segundo autovalor de módulo máximo.

Ejercicio 2. Sea:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -c & 1/2 \\ c & 1 & c/2 \\ 4c & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

- (1.5 pts.) Se quiere resolver el sistema $Ax = b$, con $b \in \mathbb{R}^3$, utilizando el método de Gauss-Seidel. Decidir para qué valores de c el método resulta convergente para todo vector inicial $x^{(0)}$.
- (1 pt.) Para $c = 1/3$, verificar que el método de Jacobi también resulta convergente. ¿Cuál de los dos métodos converge más rápido?

Ejercicio 3. Para $a \neq 0$ se define

$$A = \begin{pmatrix} 1 & a & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

- (1.5 pts.) Hallar la descomposición en valores singulares $A = U\Sigma V^T$ de A .
- (1 pt.) Hallar la matriz de rango 1 más cercana a A .

Ejercicio 4. En un bosque se ha identificado una especie de planta exótica que probablemente haya sido introducida ilegalmente. A lo largo de los últimos años se ha registrado cómo progresó el número de individuos de dicha especie. En la siguiente tabla se muestran los datos obtenidos, donde x es el año desde el comienzo del estudio e y la cantidad de individuos:

x	0	1	2	3	4	5	6
y	216	219	287	303	439	556	681

- (1 pt.) Hallar el polinomio $f(x) = c_0 + c_1x + c_2x^2$ que mejor ajusta a los datos en sentido de cuadrados mínimos. Graficar conjuntamente los datos y la función obtenida.
- (1 pt.) Ajustar una función de la forma $g(x) = d_0e^{d_1x}$ aplicando cuadrados mínimos sobre la función transformada convenientemente. Graficar conjuntamente los datos y la función obtenida.
- (0.5 pts.) La especie será considerada una plaga cuando supere los 1000 individuos. Para cada modelo de los ítems anteriores, ¿luego de cuántos años será declarada una plaga?

1.2

Busco Autoval y Avects de A:

$$-1 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}; 4 \begin{pmatrix} 0,3574 \\ 0,5144 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}; 1 \begin{pmatrix} \sqrt{2}/2 \\ 0 \\ \sqrt{2}/2 \\ 0 \end{pmatrix}; -2 \begin{pmatrix} 0 \\ \sqrt{2}/2 \\ 0 \\ \sqrt{2}/2 \end{pmatrix}$$

A es diagonalizable, Autoval $\{-1, 4, 1, -2\}$ y sus correspondientes autovectores $\{(0, 1, 0, 0), (0, 3574, 0, 5144, 0, 0), (\sqrt{2}/2, 0, \sqrt{2}/2, 0), (0, 0, \sqrt{2}/2, \sqrt{2}/2)\}$.
 \Rightarrow Por teorema $\exists v^{(0)} / v^{(0)} = x_1 u_1 + x_2 u_2 + \dots + x_n u_n$, $r(k) = \|v^{(k)}\| = r(A^k v^{(0)}) \rightarrow \lambda_1$

Busco un vector $v^{(0)}$ tal que $x_1 \neq 0$ y $r(k)$ converja al autoval de módulo máximo. esto ocurre por teorema.

Sea $v^{(0)} = (v_1, v_2, v_3, v_4)$. Busco sus coord en A / $v_1 \neq 0$.

$$\begin{pmatrix} 0 & 0,3574 & \sqrt{2}/2 & 0 \\ 1 & 0,5144 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 \\ 0 & 0 & 0 & \sqrt{2}/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \\ v_4 \end{pmatrix}$$

Si $x = (-0,6, 1, 16618033, 0, 0) \Rightarrow v = (1, 0, 0, 0)$

por teorema

$$r(k) = \|v^{(k)}\| = r(A^k v_0) = -0,6 (4)^k (0,357, 0,5144, 0, 0) + 1,166 (-2)^k (0, \sqrt{2}/2, \sqrt{2}/2)$$

tomando l.m

$$\frac{4^k}{|4|^k} \left(-0,6 (0,357, 0,5144, 0, 0) + 1,166 \left(\frac{-2}{4} \right)^k (\dots) \right)$$

$$= 1^k (-0,6 (0,357, 0,514, 0, 0))$$

$$r(k) \rightarrow 4^k, \text{ ya que } x_1 \neq 0.$$

Por Lema, si v es avect de autoval $\lambda \Rightarrow r(v) = \frac{v^T A v}{v^T v} \rightarrow \lambda$.
 PARA hallar $v^{(0)}$ que no sea avect de A y $\frac{r(k)}{r(k)}$ converja, lo que hago

es buscar $x = x_1, x_2, x_3, x_4 / Ax = v^{(0)}$, ~~con $v^{(0)}$~~ \rightarrow $r(k)$ converja, lo que hago con $x = 0, 1, 0, 0$

haciéndolo en Python: $v^{(0)} = (-3, -3, 1, 0)$.

Esto lo hago así: $v^{(k)} = A^k (v^{(0)}) \rightarrow 1.1^k (\sqrt{2}/2, 0, \sqrt{2}/2, 0)$.

A su vez, como $v^{(k)} \rightarrow (\sqrt{2}/2, 0, \sqrt{2}/2, 0)$

$$\Rightarrow \text{Por Lema } r(k) = \frac{(v^{(k)})^T A v^{(k)}}{(v^{(k)})^T v^{(k)}} \rightarrow 1$$

Para que $v^{(k)} \rightarrow (\sqrt{2}/2, 0, \sqrt{2}/2, 0)$ se tiene que anular las coordenadas de $\sqrt{2}/2$ los autovectores de $4, -2$ y -1 . En ese caso, $v^{(0)}$ sería autovector de 1.

1 b)

$$B = \begin{pmatrix} 4 & -4 & 4 \\ 1 & -1 & -1 \\ 5 & -5 & 3 \end{pmatrix}$$

Calculo Autovalores y Autoespacios en Python

$$\lambda = 3 \quad \begin{pmatrix} -\sqrt{2}/2 \\ 0 \\ -\sqrt{2}/2 \end{pmatrix}; \quad \lambda = -2 \quad \begin{pmatrix} 0 \\ \sqrt{2}/2 \\ \sqrt{2}/2 \end{pmatrix}; \quad \lambda = 0 \quad \begin{pmatrix} -\sqrt{2}/2 \\ -\sqrt{2}/2 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Cambio de base

$$\left(\begin{array}{ccc|c} -\sqrt{2}/2 & 0 & -\sqrt{2}/2 & \lambda^2 - 1 \\ 0 & \sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 & -5 \\ -\sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 & 0 & -9 \end{array} \right) \rightarrow \left(\begin{array}{ccc|c} -\sqrt{2}/2 & 0 & -\sqrt{2}/2 & \lambda^2 - 1 \\ 0 & \sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 & -5 \\ 0 & \sqrt{2}/2 & \sqrt{2}/2 & -9 - \lambda^2 + 1 = -7 - \lambda^2 \end{array} \right)$$

$$\left(\begin{array}{ccc|c} -\sqrt{2}/2 & 0 & -\sqrt{2}/2 & \lambda^2 - 1 \\ 0 & \sqrt{2}/2 & -\sqrt{2}/2 & -5 \\ 0 & \cancel{\sqrt{2}/2} & \sqrt{2} & -2 - \lambda^2 \end{array} \right) \quad \begin{aligned} x_3 \sqrt{2} &= -2 - \lambda^2 \\ x_3 \sqrt{2} &= \frac{-2 - \lambda^2}{\sqrt{2}} \end{aligned}$$

$$x_2 \frac{\sqrt{2}}{2} - \frac{\sqrt{2}}{2} \left(\frac{-2 - \lambda^2}{\sqrt{2}} \right) = -5$$

$$x_2 \frac{\sqrt{2}}{2} + \frac{2 + \lambda^2}{2} = -5$$

$$x_2 = \left(-5 - 1 - \frac{\lambda^2}{2} \right) \frac{2}{\sqrt{2}}$$

$$x_2 = (-12 - \lambda^2) / \sqrt{2}$$

$$-x_1 \frac{\sqrt{2}}{2} - \frac{\sqrt{2}}{2} \left(\frac{-2 - \lambda^2}{\sqrt{2}} \right) = \lambda^2 - 1$$

$$-x_1 \frac{\sqrt{2}}{2} + 1 + \frac{\lambda^2}{2} = \lambda^2 - 1$$

$$-x_1 = \left(\frac{\lambda^2}{2} - 2 \right) \frac{2}{\sqrt{2}}$$

$$x_1 = \frac{-\lambda^2}{\sqrt{2}} + \frac{4}{\sqrt{2}}$$

y quiero que se anule, así $r(\lambda) = r(v^{\lambda}) \xrightarrow{\lambda \rightarrow \infty} \lambda_2$

$$\Rightarrow 0 = x_1 \Leftrightarrow 0 = -\lambda^2 + 4 \Leftrightarrow \boxed{4 = \lambda^2}$$

Si esto ocurre, entonces $x_1 = 0$ y $A^k v^{(0)} = 0(8)^k \left(-\frac{\sqrt{2}}{2}, 0, -\frac{\sqrt{2}}{2} \right) + x_2 (-2)^k \left(\frac{\sqrt{2}}{2} \right) \dots$

$\lambda_2 \neq 0$

$$x_2 = (-12 - 4) / \sqrt{2} \neq 0 \checkmark$$

$\lambda \in \{-2, 2\}$ cumplen lo pedido. \checkmark

$$② A = \begin{pmatrix} 1 & -c & 1/2 \\ c & 1 & c/2 \\ 4c & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

metodo de GAUSS-Seidel

$$B(s) = -(D+L)^{-1}U$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ c & 0 & 0 \\ 4c & 0 & 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 & -c & 1/2 \\ 0 & 0 & c/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$B(s) = - \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ c & 1 & 0 \\ 4c & 0 & 1 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 0 & -c & 1/2 \\ 0 & 0 & c/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ c & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 4c & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{F_2 - cF_1, F_3 - F_1 \cdot 4c} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -c & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -4c & 0 & 1 \end{array} \right)$$

$$-(D+L)^{-1} = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ c & -1 & 0 \\ 4c & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$B(s) = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ c & -1 & 0 \\ 4c & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -c & 1/2 \\ 0 & 0 & c/2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & c & -1/2 \\ 0 & -c^2 & 0 \\ 0 & -4c^2 & 2c \end{pmatrix}$$

$$B(s) = \begin{pmatrix} 0 & c & -1/2 \\ 0 & -c^2 & 0 \\ 0 & -4c^2 & 2c \end{pmatrix}$$

Busco $P(B(s))$ para ver cuando converge. Para eso busco sus AVALS

$$\det(B(s) - \lambda I) =$$

$$\begin{pmatrix} -\lambda & c & -1/2 \\ 0 & -c^2 - \lambda & 0 \\ 0 & -4c^2 & 2c - \lambda \end{pmatrix} = -\lambda (-c^2 - \lambda)(2c - \lambda) = 0 \rightarrow \begin{matrix} -\lambda = 0 \\ -c^2 - \lambda = 0 \rightarrow \lambda = -c^2 \\ 2c - \lambda = 0 \rightarrow 2c = \lambda \end{matrix}$$

$$\text{AVALS de } B(s) = 0, -c^2, 2c$$

$$\text{Si } c > 2 \Rightarrow P(B(s)) = 1 - c^2$$

Converge para todo vector inicial si: $P(B(s)) = 1 - c^2 < 1$, pero $c > 2 \Rightarrow 1 - c^2 < -3 < -1$. Absurdo, $1 - c^2 \neq 1$. $c \leq 2$.

$$\text{Si } c = 2; 1 - 2^2 = -3 \neq 1$$

$P(B(s)) = 4 < 1 \nexists$. si $c = 2$ no converge.

$$\text{Si } c < 2 \Rightarrow P(B(s)) = 2c$$

Converge si: $P(B(s)) = 2c < 1 \rightarrow |c| < \frac{1}{2}$.
RTA: converge para todo $x^{(0)}$ inicial si: $|c| < \frac{1}{2}$.

$$b \quad A = \begin{pmatrix} 1 & -1/3 & 1/2 \\ 1/3 & 1 & 1/6 \\ 4/3 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$B_J = -(D)^{-1} (L+U) = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & -1/3 & 1/2 \\ 1/3 & 0 & 1/6 \\ 4/3 & 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1/3 & -1/2 \\ -1/3 & 0 & -1/6 \\ -4/3 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \checkmark$$

Busco Autovalores de B_J :

$$\det(B_J - \lambda I) = \begin{vmatrix} -\lambda & 1/3 & -1/2 \\ -1/3 & -\lambda & -1/6 \\ -4/3 & 0 & -\lambda \end{vmatrix} = -\lambda \left[\lambda^2 + \frac{1}{9} \right] - \frac{4}{3} \left[-\frac{1}{18} - \frac{1}{2} \lambda \right] = 0$$

$$= -\lambda^3 - \frac{\lambda}{9} + \frac{2}{27} + \frac{4}{63} \lambda = 0 = -\lambda^3 + \frac{2}{27} + \frac{6\lambda - \lambda}{9} = -\lambda^3 + \frac{5}{9} \lambda + \frac{2}{27} = 0$$

$$\lambda \left(-\lambda^2 + \frac{5}{9} \right) + \frac{2}{27} = 0 \quad \checkmark$$

busco Autovalores en Python:

$$\lambda_1 = 0,804 \quad ; \quad \lambda_2 = -0,666 \quad ; \quad \lambda_3 = -0,138 \quad \checkmark$$

$$\rho(B_J) = \max \{ |\lambda_i|, i=1,2,3 \} = 0,804 < 1 \Rightarrow \text{converge } B_{\text{Jacobi}}! \quad \checkmark$$

$$\rho(B_J) = 0,804 \quad \text{y} \quad \rho(B_{GS}) = \frac{2}{3} = 0,666 \quad \checkmark$$

Eligiría el método de Gauss-Seidel, ya que al ser más pequeño converge más rápido. ✓

$$A = \begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Dvs de A:

$$A^T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ q & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot A^T A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ q & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ q & q^2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Busco Autoval de $A^T A$, ya que los valores singulares de A son la raíz cuadrada de los Autoval de $A^T A$. $\lambda_i = \sigma_i$:

$$\det(A^T A - \lambda I) =$$

$$\begin{pmatrix} 1-\lambda & q & 0 \\ q & q^2-\lambda & 0 \\ 0 & 0 & 1-\lambda \end{pmatrix} = (1-\lambda) [(1-\lambda)(q^2-\lambda) - q^2] = 0$$

$$(1-\lambda) [q^2 - \lambda - \lambda q^2 + \lambda^2 - q^2] = 0$$

$$(1-\lambda) (\lambda (-1 - q^2 + \lambda)) = 0 \quad \begin{cases} \lambda = 0 \\ \lambda = 1 \\ 1 + q^2 = \lambda \end{cases}$$

$$\text{Autoval de } A^T A = \{0, 1, 1+q^2\}$$

$$\sigma_1 = \sqrt{1+q^2}; \sigma_2 = 1; \sigma_3 = 0$$

busco Autovectores de $A^T A$, ~~que van~~ para formar V:

$$1+q^2 = \lambda:$$

$$\begin{pmatrix} 1-1-q^2 & q & 0 \\ q & q^2-1-q^2 & 0 \\ 0 & 0 & 1-1-q^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -q^2 & q & 0 \\ q & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -q^2 \end{pmatrix} \begin{array}{l} x_3 = 0 \\ qx_1 = x_2 \\ -q^2 x_1 + qx_2 = 0 \end{array}$$

$$\lambda = 1:$$

$$\begin{pmatrix} 0 & q & 0 \\ q & q^2-1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{array}{l} x_2 = 0 \\ x_1 q + 0(q^2-1) = 0 \Rightarrow x_1 = 0 \\ E_1 = (0, 0, x_3) = (0, 0, 1) \end{array}$$

$$E_{1+q^2} = \langle x_1, qx_1, 0 \rangle = (1, q, 0)$$

$$\lambda = 0:$$

$$\begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ q & q^2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{array}{l} x_3 = 0 \\ x_1 + x_2 q = 0 \Rightarrow x_1 = -x_2 q \\ x_1 q + x_2 q^2 = 0 \Rightarrow -x_2 q^2 + x_2 q^2 = 0, \forall x_2 \end{array}$$

$$E_0 = \langle -x_2 q, x_2, 0 \rangle = (-q, 1, 0)$$

$$\text{Avec } v_1 = (1, q, 0); v_2 = (0, 0, 1); v_3 = (-q, 1, 0)$$

$$\text{normalizo: } v_1 = \frac{1}{\sqrt{1+q^2}} (1, q, 0) \quad v_3 = \frac{1}{\sqrt{1+q^2}} (-q, 1, 0)$$

$$V = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{1+q^2}} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{\sqrt{1+q^2}} \end{pmatrix}$$

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \sqrt{1+q^2} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad (\text{Complete con 0})$$

Discuipen despropiedad, si go

Ej 4
①

X	0	1	2	3	4	5	6
X	216	219	297	303	439	556	681

$$F(x) = c_0 + c_1 x + c_2 x^2$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 4 \\ 1 & 3 & 9 \\ 1 & 4 & 16 \\ 1 & 5 & 25 \\ 1 & 6 & 36 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 216 \\ 219 \\ 297 \\ 303 \\ 439 \\ 556 \\ 681 \end{pmatrix}$$

Realizo en Python la cuenta, utilizando el metodo QR para hallar c_0, c_1, c_2

$$\begin{pmatrix} c_0 \\ c_1 \\ c_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 213,07 \\ 1,107 \\ 13,035 \end{pmatrix} \quad F(x) = c_0 + c_1 x + c_2 x^2 = 213,07 + 1,107 \cdot x + 13,035 \cdot x^2$$

$$F(7) = 359,534$$

$$F(9) = 1056,166$$

Segun este modelo, ~~en~~ luego de 9 años la especie sera plaga.

② $g(x) = d_0 e^{d_1 x}$

Ajusto $g(x) \rightarrow$ Aplico log de ambos lados:

$$\log g(x) = \log(d_0 e^{d_1 x})$$

$$\log g(x) = \log(d_0) + \log(e^{d_1 x})$$

$$\log(g(x)) = \log(d_0) + d_1 x$$

Sea $y = \log(g(x))$, $\tilde{A} = \log(d_0)$, $T = d_1$

$$y = \tilde{A} + T x, \text{ lineal!}$$

planteo y veo en sentido de cuadrados minimos:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \\ 1 & 4 \\ 1 & 5 \\ 1 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \log(d_0) \\ d_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \log(216) \\ \log(219) \\ \vdots \\ \log(681) \end{pmatrix}$$

Realizo en Python la cuenta, utilizando QR.

$$\begin{pmatrix} \log(d_0) \\ d_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5,2523 \\ 0,2047 \end{pmatrix} \Rightarrow \boxed{\begin{matrix} d_0 = e^{5,2523} \\ d_1 = 0,2047 \end{matrix}}$$

$$g(7) = e^{5,2523} \cdot e^{0,2047 \cdot 7} = 300,34$$

$$g(9) = e^{5,2523} \cdot e^{0,2047 \cdot 9} = 932,8197$$

$$g(9) = e^{5,2523} \cdot e^{0,2047 \cdot 9} = 1206,144$$

Segun este modelo, luego de 9 años la especie sera plaga.

Tengo $V = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -q \\ q & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{1+q^2} & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{q^2+1}}$ $\begin{pmatrix} -q \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

$V^T = \begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{1+q^2} \\ -q & 0 & 1 \end{pmatrix}$

los que punto no son perpendiculares.

Busco U , Ahora que tengo Σ y V .

$U_1 = \frac{AV_1}{\sigma_1} = \begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{1+q^2}} = \begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{1+q^2}} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$

$U_2 = \frac{AV_2}{\sigma_2} = \begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

U_3 no puedo usar esta formula ya que no tengo σ_3 ($\lambda_3 = 0$ de $A^T A$, no es valor singular).

Hago una base ortonormal que forma \mathbb{R}^3 . $U_3 = p \wedge (p)$ cumple.

$U = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$

$\Rightarrow A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{1+q^2} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{1+q^2} \\ -q & 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{q^2+1}}$

(chequé en Python con $q=1$ y Funcionó)

Mo

La matriz de rango 1 más cercana es la matriz con 1 valor singular en la DVS de A , por teorema visto en clase.

\Rightarrow matriz de rango 1 más cercana.

$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sqrt{1+q^2} & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & q & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{1+q^2} \\ -q & 0 & 1 \end{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{q^2+1}}$

Por ej. en Python si $q=1$, $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ y $A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$.