9. Sea $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$, $m \ge n$, con $A = Q \begin{pmatrix} R \\ 0 \end{pmatrix}$ descomposición QR de A (con $R \in \mathbb{R}^{n \times n}$). Hallar una descomposición SVD de A asumiendo que $R = U\Sigma V^t$ es una descomposición SVD de R.

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}$$
 $Q \in \mathbb{R}^{m \times m}$ $\begin{bmatrix} R \\ O \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{m \times n}$ $M > n$
 $R = U \sum V^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ $U, \sum, V^T \in \mathbb{R}^{n \times n}$

Sea A=UAZAVÃ la descomposición SVD de A. Buscamos los autovalores de ATA e IR^{n×n}

$$A^{\mathsf{T}}A = \begin{bmatrix} R^{\mathsf{T}} & O \end{bmatrix} Q^{\mathsf{T}}Q \begin{bmatrix} R \\ O \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R^{\mathsf{T}}R + O \end{bmatrix} = R^{\mathsf{T}}R = (U\Sigma V^{\mathsf{T}})^{\mathsf{T}}U\Sigma V^{\mathsf{T}} = V\Sigma^{\mathsf{Z}}V^{\mathsf{T}}$$

$$det(A^{T}A - \lambda I) = det(Y\Sigma^{2}V^{T} - \lambda I) = det(Y\Sigma^{2}V^{T} - \lambda VV^{T})$$

$$= det(Y(\Sigma^{2} - \lambda I)V^{T}) = det(Y) \cdot det(\Sigma^{2} - \lambda I) \cdot det(Y^{T})$$

$$= det(Y) \cdot det(Y^{T}) \cdot det(\Sigma^{2} - \lambda I)$$

$$= (\sigma_1^2 - \lambda) \cdots (\sigma_n^2 - \lambda) = 0 \iff \lambda = \sigma_{i}^2 \quad \forall i = 1...n$$

Luego
$$\sigma_{A,i}^2 = \sigma_i^2 \implies \sigma_{A,i} = \sigma_i \quad \forall i = 1...n.$$
A tiene los mismos valores singulares que R. Como $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

con m > n, completamos las últimas m-n Filas de ZA con O.

$$\Sigma_{A} = \begin{bmatrix} \Sigma \\ O \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{M \times n}$$

Consecuentemente podemos encontrar la descomposición SYD de A = Q[B] a partir de la de $R = U \Sigma V^T$.

$$A = Q \begin{bmatrix} R \\ O \end{bmatrix} = Q \begin{bmatrix} U \Sigma V^T \\ O \end{bmatrix} = Q \begin{bmatrix} U O \\ O \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Sigma \\ O \end{bmatrix} V^T$$