

Obs. Seja  $A = n \times m$ . Então a matriz  $C = A^T A$  é S.P.D.

Denotando os autovalores de  $C$ , em ordem decrescente como  $\lambda_i^C, i=1, \dots, n$  então note que:

$$C = A^T A = V \Sigma^T U^T U \Sigma V^T = V \Sigma^T \Sigma V^T$$

já que a matriz  $U$  é ortogonal.

Desse modo, a matriz

$\Sigma^T \Sigma$  é diagonal com elementos

$\sigma_1^2, \sigma_2^2, \dots, \sigma_n^2$  e  $V^T$  é uma matriz que garante uma "transformação semelhante" com  $C$ . Além disso,

$$\sigma_i = \sqrt{\lambda_i^C} \quad \text{e} \quad \|A\|_2 = \sigma_1$$

Teorema (Melhor aproximação de posto inferior de uma matriz)

A melhor aproximação de posto  $r$ , denotada como  $A_r$ , de uma matriz  $A$ , que admite a decomposição

$$A = U \Sigma V^T \quad \text{e a relação}$$

$$\|A - A_r\|_2 = \min \|A - \tilde{A}\|_2 = \sigma_{r+1} \quad \text{é minimizado, e a matriz}$$

$$A_r = \sum_{i=1}^r \sigma_i u_i v_i^T$$

onde  $u_i$  e  $v_i$  são os  $i$ -ésimos vetores colunas de  $U$  e  $V$ , respectivamente.

Obs. Esse Teorema é aplicado para a construção de uma decomposição SVD "truncada", que faz a "redução dimensional" de um determinado problema.

$$\begin{bmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & \sigma_r & & \\ & & & & 0 & \dots \end{bmatrix} = \Sigma$$