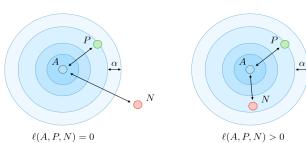
une fonction de similarité qui quantifie à quel point deux images données sont différentes. La fonction de similarité appliquée à deux images est souvent notée d(image 1, image 2).

- □ Réseaux siamois Les réseaux siamois (en anglais Siamese Networks) ont pour but d'apprendre comment encoder des images pour quantifier le degré de difference de deux images données. Pour une image d'entrée donnée $x^{(i)}$, l'encodage de sortie est souvent notée $f(x^{(i)})$.
- □ Loss triple Le loss triple (en anglais $triplet\ loss$) ℓ est une fonction de loss calculée sur une représentation encodée d'un triplet d'images A (accroche), P (positif), et N (négatif). L'exemple d'accroche et l'exemple positif appartiennent à la même classe, tandis que l'exemple négatif appartient à une autre. En notant $\alpha \in \mathbb{R}^+$ le paramètre de marge, le loss est défini de la manière suivante :

$$\ell(A,P,N) = \max (d(A,P) - d(A,N) + \alpha,0)$$



1.6.2 Transfert de style neuronal

 \square Motivation – Le but du transfert de style neuronal (en anglais neural style transfer) est de générer une image G à partir d'un contenu C et d'un style S.



- \square Activation Dans une couche l donnée, l'activation est notée $a^{[l]}$ et est de dimensions $n_H\times n_w\times n_c.$
- □ Fonction de coût de contenu La fonction de coût de contenu (en anglais content cost function), notée $J_{\text{content}}(C,G)$, est utilisée pour quantifier à quel point l'image générée G diffère de l'image de contenu original C. Elle est définie de la manière suivante :

$$J_{\text{content}}(C,G) = \frac{1}{2} ||a^{[l](C)} - a^{[l](G)}||^2$$

 \square Matrice de style – La matrice de style (en anglais style matrix) $G^{[l]}$ d'une couche l donnée est une matrice de Gram dans laquelle chacun des éléments $G^{[l]}_{kk'}$ quantifie le degré de corrélation des canaux k and k'. Elle est définie en fonction des activations $a^{[l]}$ de la manière suivante :