

Remarque : la ligne est définie par  $w^T x - b = 0$ 

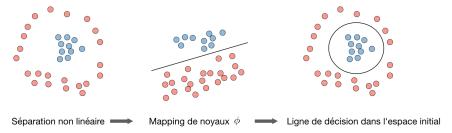
 $\square$  Hinge loss – Le hinge loss est utilisé dans le cadre des SVMs et est défini de la manière suivante :

$$L(z,y) = [1 - yz]_{+} = \max(0,1 - yz)$$

 $\square$  Noyau – Étant donné un feature mapping  $\phi$ , on définit le noyau K par :

$$K(x,z) = \phi(x)^T \phi(z)$$

En pratique, le noyau K défini par  $K(x,z)=\exp\left(-\frac{||x-z||^2}{2\sigma^2}\right)$  est nommé noyau gaussien et est communément utilisé.



Remarque: on dit que l'on utilise "l'astuce du noyau" (en anglais kernel trick) pour calculer la fonction de coût en utilisant le noyau parce qu'il se trouve que l'on n'a pas besoin de trouver le mapping explicite, qui est souvent compliqué. Il suffit de connaître les valeurs de K(x,z).

 $\square$  Lagrangien – On définit le lagrangien L(w,b) par :

$$\mathcal{L}(w,b) = f(w) + \sum_{i=1}^{l} \beta_i h_i(w)$$

Remarque : les coefficients  $\beta_i$  sont appelés les multiplicateurs de Lagrange.