
Para la realización del examen se permite un único libro (sea cual sea, salvo el texto **PATTERN RECOGNITION AND MACHINE LEARNING - SOLUTIONS TO EXERCISES - TUTORS' EDITION** de M. Svensén y C.M. Bishop) sin anotaciones de ningún tipo. Si considera que el enunciado contiene algún erratum, hágalo constar en su respuesta y, **de confirmarse**, el equipo docente compensará el tiempo invertido por el estudiante. En los enunciados, asuma el empleo de la notación habitual del texto base.

1. Considere un vector \mathbf{x} de variables aleatorias continuas, que sigue una distribución de probabilidad dada $p(\mathbf{x})$ y entropía asociada $H[\mathbf{x}]$. Suponga que sobre el vector \mathbf{x} se aplica una transformación lineal no singular que transforma \mathbf{x} en $\mathbf{y} = \mathbf{A}\mathbf{x}$. Demuestre que la entropía correspondiente al vector \mathbf{y} viene dada por $H[\mathbf{y}] = H[\mathbf{x}] + \ln|\mathbf{A}|$, donde $|\mathbf{A}|$ denota el determinante de \mathbf{A} .
2. Sea $t = \mathbf{w}^T \phi(\mathbf{x}) + \epsilon$;
 t , un variable aleatoria que toma valores en \mathbb{R} ;
 \mathbf{x} , un vector de \mathbb{R}^{in} ;
 $\phi = (1, \phi_1(\mathbf{x}), \dots, \phi_{M-1}(\mathbf{x}))^T$ con $\phi_i(\cdot)$ ($i = 1, \dots, M - 1$) un conjunto de $M - 1$ transformaciones (no necesariamente lineales) escalares sobre \mathbb{R}^{in} ;
 $\mathbf{w} = (w_0, w_1, \dots, w_{M-1})^T$, un vector de \mathbb{R}^M ; y, finalmente, ϵ una variable aleatoria distribuida según una gaussiana $\mathcal{N}(0, \beta^{-1})$. Sea $(\mathbf{x}_1, \dots, \mathbf{x}_N)$ y (t_1, \dots, t_N) un conjunto de valores de \mathbf{x} y t obtenidos a partir de las distribuciones descritas por todo lo anterior.
 Defínase Φ como la matriz de dimensiones $N \times M$ en que la fila j es igual a $(1, \phi_1(\mathbf{x}_j), \dots, \phi_{M-1}(\mathbf{x}_j))$.
 Demuestre que la matriz $\Phi(\Phi^T \Phi)^{-1} \Phi^T$ proyecta cualquier vector v en el espacio generado por los vectores columna de ϕ . Utilice este resultado para probar que la solución de mínimos cuadrados dada por $w = (\Phi^T \Phi)^{-1} \Phi^T t$ corresponde a una proyección ortogonal del vector t sobre la variedad (manifold en inglés) lineal S definida por los vectores columna de Φ , $\psi_k = (\phi_k(\mathbf{x}_1), \dots, \phi_k(\mathbf{x}_N))$ como se muestra en la Fig. 1.
3. Dado un conjunto de puntos $\{\mathbf{x}_n\}$, podemos definir su envolvente convexa (convex hull) como el conjunto de todos los puntos \mathbf{x} tales que

$$\mathbf{x} = \sum_n \alpha_n \mathbf{x}_n$$

donde $\alpha_n \geq 0$ y $\sum_n \alpha_n = 1$. Considere un segundo conjunto de puntos \mathbf{y}_n y su envolvente convexa. Por definición, los dos conjuntos de puntos $\{\mathbf{x}_n\}$ y $\{\mathbf{y}_n\}$ serán linealmente separables si existe un vector $\hat{\mathbf{w}}$ y un escalar w_0 tales que para todo \mathbf{x}_n , $\hat{\mathbf{w}}^T \mathbf{x}_n + w_0 > 0$, y para todo \mathbf{y}_n , $\hat{\mathbf{w}}^T \mathbf{y}_n + w_0 < 0$.

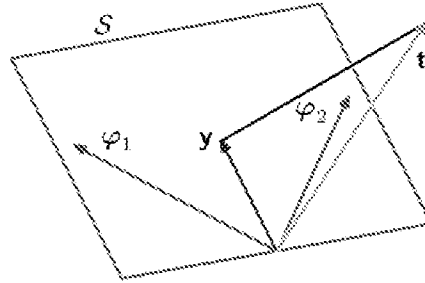


Figura 1:

Demuestre que si sus envolventes convexas tienen intersección no nula, entonces los dos conjuntos de puntos no pueden ser linealmente separables y *vice versa*: si son linealmente separables entonces sus envolventes convexas tienen intersección nula.