

$$\begin{aligned}
 & \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \alpha_i \alpha_j k_{ij} \\
 &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \alpha_i \alpha_j \langle \phi(x_i), \phi(x_j) \rangle \\
 &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N \alpha_i \alpha_j \phi(x_i)^T \phi(x_j) \\
 &= \sum_{i=1}^N \alpha_i \phi(x_i)^T \cdot \sum_{j=1}^N \alpha_j \phi(x_j) \\
 &= \left[\sum_{i=1}^N \alpha_i \phi(x_i) \right]^T \cdot \sum_{j=1}^N \alpha_j \phi(x_j) \\
 &= \left\langle \sum_{i=1}^N \alpha_i \phi(x_i), \sum_{j=1}^N \alpha_j \phi(x_j) \right\rangle \\
 &= \left\| \sum_{i=1}^N \alpha_i \phi(x_i) \right\|^2 \geq 0.
 \end{aligned}$$

(11) 指数族分布

二项分布
负二项分布
泊松分布
几何分布
指数分布

Beta
Dirichlet
Gamma

Gaussian (高斯分布/正态分布)

指数族分布标准型： $P(x|\eta) = h(x) \exp(\eta^T \phi(x) - A(\eta))$

η : 参数向量, $x \in \mathcal{R}^d$

$$A'(\eta) = E[\phi(x)]$$

$$A''(\eta) = \text{Var}[\phi(x)]$$

$A(\eta)$ log partition function.

对数配分函数

视为统计量：能够表征分布的统计量（均值，方差...）

$\phi(x)$

后验 似然 先验

共轭： $P(z|x) \propto P(x|z)P(z)$

当似然为指数族分布，先验的分布形式与后验相同
计算上的方便

广义线性模型：
线性组合 $w^T x$
link function \rightarrow (激活函数)