符号表参考

Soul Walker

2020年7月22日

符号表

符号	含义
$a,b,c,lpha,eta,\gamma$	小写为标量
x,y,z	小写粗体为向量
$_{A,B,C}$	大写粗体为矩阵
$\mathbf{x}^T,\!\mathbf{A}^T$	向量或矩阵的转置
\mathbf{A}^{-1}	矩阵的转置
<x,y></x,y>	向量 x 和 y 的内积
$B=(\mathbf{b}_1,\mathbf{b}_2,\mathbf{b}_3)$	元组
$\mathbf{B} = [\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \mathbf{b}_3]$	水平堆叠列向量的矩阵
$\mathcal{B} = \{\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2, \mathbf{b}_3\}$	向量集合
\mathbb{Z}, \mathbb{N}	整数,自然数等
\mathbb{R},\mathbb{C}	实数,复数
\mathbb{R}^n	n 维实数向量空间
$\forall x$	对于所有的 x
$\exists x$	存在 x
$a \propto b$	a 正比于 b
\Rightarrow	可以推导出
\mathcal{A},\mathcal{C}	集合
$a\in \mathcal{A}$	a 是集合 \mathcal{A} 的一个元素
D	维数
N	样本数
\mathbf{I}_m	形状为 m×m 的单位矩阵
$0_{m,n}$	形状为 m×n的0矩阵
$1_{m,n}$	形状为 m×n的1矩阵
•	绝对值
$ \cdot $	范式 (默认为 2 范式)
λ	特征值或拉格朗日乘数或正则项系数
E_{λ}	特征值 λ 对应的特征空间

 符号	
$oxed{\mathbf{X}_{i,j}}$	矩阵 X 的第 i 行,第 j 列元素
\mathbf{x}_i	第 i 个向量
$ar{\mathbf{X}}$	X 的均值
$x^{(j)}$	样本 x 的第 j 个特征
heta, w	参数向量
χ	特征空间
η	学习率
L_p	距离度量
L_2	欧氏距离
L_1	曼哈顿距离
$rac{\partial f}{\partial x}$	f 关于 x 的偏导数
$rac{df}{dx}$	f 关于 x 的导数
∇	梯度
${\mathfrak L}$	拉格朗日函数
${\cal L}$	负对数似然函数
$\mathbb{V}_X[\mathbf{x}]$	x 关于随机变量 X 的方差
$\mathbb{E}_X[\mathbf{x}]$	x 关于随机变量 X 的期望
$Cov_{X,Y}[\mathbf{x},\!\mathbf{y}]$	x,y 的协方差
$X \sim p$	X 服从 p 分布
$\mathcal{N}(\mu,\Sigma)$	均值为 μ , 协方差为 Σ 的高斯分布
$\hat{w} = \arg\max_{w} f(w)$	\hat{w} 是使得 $f(w)$ 最大的 w
u_{i}	做转换后的第 i 维坐标轴方向的单位基
exp(x)	e^x
Gini(p)	求基尼指数
$tr({f A})$	矩阵 A 的迹
$diag({\bf A})$	A 为对角矩阵
μ	均值
Σ	方差
$I(y_i=C_k)$	I 为指示函数

缩写词	含义
e.g.	例如
i.i.d	独立同分布
s.t.	受约束与
pdf	probability density function(概率密度函数)
MAP	Maximum a posteriori(最大后验概率)
MLE	Maximum likelihood estimation(最大似然估计)
GMM	Gaussian mixture model(高斯混合模型)
FCNN	Fully Connected Neural Network(全连接神经网络)
KMeans	K 均值
KNN	K-Nearest Neighbor(K 近邻)
LDA	Linear Discriminant Analysis(线性判别分析)
NB	Naive Bayesian(朴素贝叶斯)
PCA	Principal Component Analysis(主成分分析)
SVM	Support Vector Machine(支持向量机)