

数据科学与工程数学基础 作业3

📅 2021年4月12日 上午
📊 10k 字 🕒 84 分钟

一

分别求下面向量的1-范数、2-范数和无穷范数

$$a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, a_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, a_3 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \|a_1\|_1 &= |1| + |2| + |1| = 4 \\ \|a_1\|_2 &= \sqrt{1^2 + 2^2 + 1^2} = \sqrt{6} \\ \|a_1\|_\infty &= \max\{|1|, |2|, |1|\} = 2 \\ \|a_2\|_1 &= |-1| + |0| + |1| = 2 \\ \|a_2\|_2 &= \sqrt{(-1)^2 + 0^2 + 1^2} = \sqrt{2} \\ \|a_2\|_\infty &= \max\{|-1|, |0|, |1|\} = 1 \end{aligned}$$



$$\begin{aligned}\|a_2\|_1 &= |-2| + |1| + |1| = 4 \\ \|a_2\|_2 &= \sqrt{(-2)^2 + 1^2 + 1^2} = \sqrt{6} \\ \|a_2\|_\infty &= \max\{|-2|, |1|, |1|\} = 2\end{aligned}$$

二

证明函数 $F: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$, $F(x) = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ 是向量范数

非负性: 易见任取 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$

$$F(\mathbf{x}) = \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle} = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \geq 0$$

且 $F(\mathbf{x}) = 0 \Leftrightarrow \forall i \in \{1, 2, \dots, n\}, x_i = 0$, 即 $F(\mathbf{x}) = 0$ 当且仅当 $\mathbf{x} = \mathbf{0}$

齐次性: 任取 $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned}F(\lambda \mathbf{x}) &= \sqrt{\langle \lambda \mathbf{x}, \lambda \mathbf{x} \rangle} \\ &= \sqrt{(\lambda \mathbf{x})^T \lambda \mathbf{x}} \\ &= \sqrt{\lambda^2 \mathbf{x}^T \mathbf{x}} \\ &= |\lambda| \sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}} \\ &= |\lambda| F(\mathbf{x})\end{aligned}$$

三角不等式: 任取 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$

$$\begin{aligned}F^2(\mathbf{x} + \mathbf{y}) &= (\mathbf{x} + \mathbf{y})^T (\mathbf{x} + \mathbf{y}) \\ &= (\mathbf{x}^T + \mathbf{y}^T)(\mathbf{x} + \mathbf{y}) \\ &= \mathbf{x}^T \mathbf{x} + \mathbf{y}^T \mathbf{x} + \mathbf{x}^T \mathbf{y} + \mathbf{y}^T \mathbf{y}\end{aligned}$$

由**Cauchy-Schwarz**不等式可知 $\forall \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n, |\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle| \leq \|\mathbf{x}\|_2 \cdot \|\mathbf{y}\|_2$

故

$$\begin{aligned}F^2(\mathbf{x} + \mathbf{y}) &\leq \mathbf{x}^T \mathbf{x} + |\mathbf{y}^T \mathbf{x}| + |\mathbf{x}^T \mathbf{y}| + \mathbf{y}^T \mathbf{y} \\ &\leq \mathbf{x}^T \mathbf{x} + 2\sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x} \mathbf{y}^T \mathbf{y}} + \mathbf{y}^T \mathbf{y} \\ &= \left(\sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}} + \sqrt{\mathbf{y}^T \mathbf{y}} \right)^2 \\ &= (F(\mathbf{x}) + F(\mathbf{y}))^2\end{aligned}$$

于是由非负性可知

$$F(\mathbf{x} + \mathbf{y}) \leq F(\mathbf{x}) + F(\mathbf{y})$$

因此 $F(\mathbf{x}) = \sqrt{\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle}$ 是向量范数

三

对任给的 $x = (x_1, x_2, x_3)^T \in \mathbb{C}^3$, 试问如下实值函数是否构成向量范数?

$$\begin{aligned}f_1(x) &= |x_1|^4 + |x_2|^4 + |x_3|^4 \\ f_2(x) &= |x_1| + 3|x_2| + 2|x_3|\end{aligned}$$

(1) 任取 $\mathbf{x} = (x_1, x_2, x_3)^T \in \mathbb{C}^3, \lambda \in \mathbb{R}$

$$\begin{aligned}f_1(\lambda \mathbf{x}) &= |\lambda x_1|^4 + |\lambda x_2|^4 + |\lambda x_3|^4 \\ &= |\lambda|^4 |x_1|^4 + |\lambda|^4 |x_2|^4 + |\lambda|^4 |x_3|^4\end{aligned}$$

故 f_1 不满足齐次性, 因此 f_1 不构成向量范数

(2) 任取 $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{C}^3, \lambda \in \mathbb{R}$



易见

$$f_2(\mathbf{x}) = |x_1| + 3|x_2| + 2|x_3| \geq 0$$

且 $f_2(\mathbf{x}) = 0 \Leftrightarrow x_1 = x_2 = x_3 = 0$

$$\begin{aligned} f_2(\lambda \mathbf{x}) &= |\lambda x_1| + 3|\lambda x_2| + 2|\lambda x_3| \\ &= |\lambda|(|x_1| + 3|x_2| + 2|x_3|) \\ &= |\lambda|f_2(\mathbf{x}) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f_2(\mathbf{x} + \mathbf{y}) &= |x_1 + y_1| + 3|x_2 + y_2| + 2|x_3 + y_3| \\ &\leq |x_1| + |y_1| + 3|x_2| + 3|y_2| + 2|x_3| + 2|y_3| \\ &= f_2(\mathbf{x}) + f_2(\mathbf{y}) \end{aligned}$$

因此 f_2 构成向量范数

四

证明如下定义的函数 $\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ 是内积:

$$\langle x, y \rangle := x_1y_1 - (x_1y_2 + x_2y_1) + 2x_2y_2$$

$\forall \mathbf{x}, \mathbf{y}, \mathbf{z} \in \mathbb{R}^2, \lambda \in \mathbb{R}$

非负性:

$$\begin{aligned} \langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle &= x_1^2 + 2x_2^2 - 2x_1x_2 \\ &= (x_1 - x_2)^2 + x_2^2 \geq 0 \end{aligned}$$

$\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0 \Leftrightarrow x_1 = x_2 = 0 \Leftrightarrow \mathbf{x} = \mathbf{0}$

对称性: $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = x_1y_1 - x_2y_1 - x_1y_2 + 2x_2y_2 = y_1x_1 - y_2x_1 - y_1x_2 + 2y_2x_2 = \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle$

齐次性:

$$\begin{aligned} \langle \lambda \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle &= \lambda x_1y_1 - (\lambda x_1y_2 + \lambda x_2y_1) + 2\lambda x_2y_2 \\ &= \lambda(x_1y_1 - x_1y_2 - x_2y_1 + 2x_2y_2) \\ &= \lambda \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle \end{aligned}$$

线性性:

$$\begin{aligned} \langle \mathbf{x} + \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle &= (x_1 + y_1)z_1 - [(x_1 + y_1)z_2 + (x_2 + y_2)z_1] + 2(x_2 + y_2)z_2 \\ &= x_1z_1 + y_1z_1 - x_1z_2 - y_1z_2 + x_2z_1 + y_2z_1 + 2x_2z_2 + 2y_2z_2 \\ &= \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle + \langle \mathbf{y}, \mathbf{z} \rangle \end{aligned}$$

因此 $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = x_1y_1 - (x_1y_2 + x_2y_1) + 2x_2y_2$ 是一个内积

五

分别求下面矩阵1-范数、2-范数和无穷范数

$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, A_2 = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \|A_1\|_1 &= \max\{|1| + |1|, |2| + |0|\} = 2 \\ \|A_1\|_2 &= \sqrt{\max\{3 + \sqrt{5}, 3 - \sqrt{5}\}} = \frac{1 + \sqrt{5}}{\sqrt{2}} \\ \|A_1\|_\infty &= \max\{|1| + |2|, |1| + |0|\} = 3 \\ \|A_2\|_1 &= \max\{|-1| + |1|, |0| + |2|\} = 2 \\ \|A_2\|_2 &= \sqrt{\max\{3 + \sqrt{5}, 3 - \sqrt{5}\}} = \frac{1 + \sqrt{5}}{\sqrt{2}} \\ \|A_2\|_\infty &= \max\{|-1| + |0|, |1| + |2|\} = 3 \end{aligned}$$



六

求矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 2 & 4 & 1 \\ 4 & 2 & 1 \end{pmatrix}$ 的行空间、列空间、零空间和左零空间。

设 $A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 2 & 4 & 1 \\ 4 & 2 & 1 \end{pmatrix}$

设 $\alpha_1 = (1, 2, 4)^T, \alpha_2 = (-1, 4, 2)^T, \alpha_3 = (0, 1, 1)^T$

故

$$\mathbf{Col}(A) = \mathbf{span}\{\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3\} = \{k_1\alpha_1 + k_2\alpha_2 + k_3\alpha_3 : k_1, k_2, k_3 \in \mathbb{R}\}$$

设 $r_1 = (1, -1, 0)^T, r_2 = (2, 4, 1)^T, r_3 = (4, 2, 1)^T$

故

$$\mathbf{Row}(A) = \mathbf{span}\{r_1, r_2, r_3\} = \{k_1r_1 + k_2r_2 + k_3r_3 : k_1, k_2, k_3 \in \mathbb{R}\}$$

对 A 作行初等变换

$$A \xrightarrow[r_3-4r_1]{r_2-2r_1} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 6 & 1 \\ 0 & 6 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3-r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 6 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{\frac{1}{6}r_2} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & \frac{1}{6} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1+r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & \frac{1}{6} \\ 0 & 1 & \frac{1}{6} \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

故令 $\alpha = (-1, -1, 6)^T$ ， 则

$$\mathbf{Null}(A) = \mathbf{span}(\alpha) = \{k\alpha : k \in \mathbb{R}\}$$

对 A^T 作行初等变换

$$A^T \xrightarrow{r_2+r_1} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 0 & 6 & 6 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{\frac{1}{6}r_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_3-r_2} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1-2r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

故令 $\beta = (-2, -1, 1)^T$ ， 则

$$\mathbf{Null}(A^T) = \mathbf{span}(\beta) = \{k\beta : k \in \mathbb{R}\}$$

七

求由向量 $\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ 张成的子空间的正交补空间。

由

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \xrightarrow{r_1-2r_2} \begin{pmatrix} 1 & 0 & -4 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

可知

$$\mathbf{span}^\perp \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\} = \mathbf{span} \left\{ \begin{pmatrix} 4 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

八

写出一个与子空间 $\mathbf{span}\{(1, 2, 1)^T\}$ 正交的子空间。



由于

$$(-1, 0, 1) \cdot (1, 2, 1)^T = 0$$

故

$$\text{span}\{(-1, 0, 1)^T\} \perp \text{span}\{(1, 2, 1)^T\}$$

九

求向量 $(1, 1, 1)^T$ 投影到一维子空间 $\text{span}\{(1, -1, 1)^T\}$ 的正交投影。

设 $\alpha = (1, -1, 1)^T, x = (1, 1, 1)^T$

则 $\text{span}\{(1, -1, 1)^T\}$ 的投影矩阵为

$$P_\pi = \frac{\alpha\alpha^T}{\alpha^T\alpha} = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

于是 x 在 $\text{span}\{(1, -1, 1)^T\}$ 中的正交投影为

$$\pi(x) = P_\pi \cdot x = \left(\frac{1}{3}, -\frac{1}{3}, \frac{1}{3}\right)^T$$

十

求向量 $(1, 1, 1)^T$ 投影到仿射空间 $\text{span}\{(1, -1, 1)^T, (1, 1, 0)^T\} + (1, 2, 1)^T$ 的正交投影。

设 $\alpha_1 = (1, -1, 1)^T, \alpha_2 = (1, 1, 0)^T, \beta = (1, 2, 1)^T, x = (1, 1, 1)^T, x_0 = x - \beta = (0, -1, 0)^T$

于是令 $B = (\alpha_1, \alpha_2) = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$

因此

$$B^TB = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}, B^Tx_0 = (1, -1)^T$$

故由 $B^TB\lambda = B^Tx_0$ 可知, $\lambda = (\frac{1}{3}, -\frac{1}{2})^T$

故

$$\pi(x_0) = B\lambda = \left(-\frac{1}{6}, -\frac{5}{6}, \frac{1}{3}\right)^T$$

于是

$$\pi(x) = \pi(x_0) + \beta = \left(\frac{5}{6}, \frac{7}{6}, \frac{4}{3}\right)^T$$

十一

设

$$a_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ -1 \end{pmatrix}, a_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}, a_3 = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

，试将向量组 (a_1, a_2, a_3) 标准正交化。

令



$$\begin{aligned}
 b_1 &= a_1 = (1, 2, -1)^T \\
 b_2 &= a_2 - \frac{\langle b_1, a_2 \rangle}{\langle b_1, b_1 \rangle} b_1 = \frac{5}{3}(-1, 1, 1)^T \\
 b_3 &= a_3 - \frac{\langle b_1, a_3 \rangle}{\langle b_1, b_1 \rangle} b_1 - \frac{\langle b_2, a_3 \rangle}{\langle b_2, b_2 \rangle} b_2 = 2(1, 0, 1)^T
 \end{aligned}$$

故

$$\begin{aligned}
 e_1 &= \mathbf{e}_{b_1} = \frac{1}{\sqrt{6}}(1, 2, -1)^T \\
 e_2 &= \mathbf{e}_{b_2} = \frac{1}{\sqrt{3}}(-1, 1, 1)^T \\
 e_3 &= \mathbf{e}_{b_3} = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, 1)^T
 \end{aligned}$$

因此 (a_1, a_2, a_3) 标准正交化后的向量组为 (e_1, e_2, e_3)

十二

复现Lec6例13的结果。其中负例为 $(1.5, 2), (1.7, 1.5), (2, 2), (1.5, 2.5)$ ，正例为 $(1, 2), (0.3, 0.3), (2, 1), (1, 1)$ ，分别采用了欧式距离和曼哈顿距离两种距离度量方式。

实现代码：



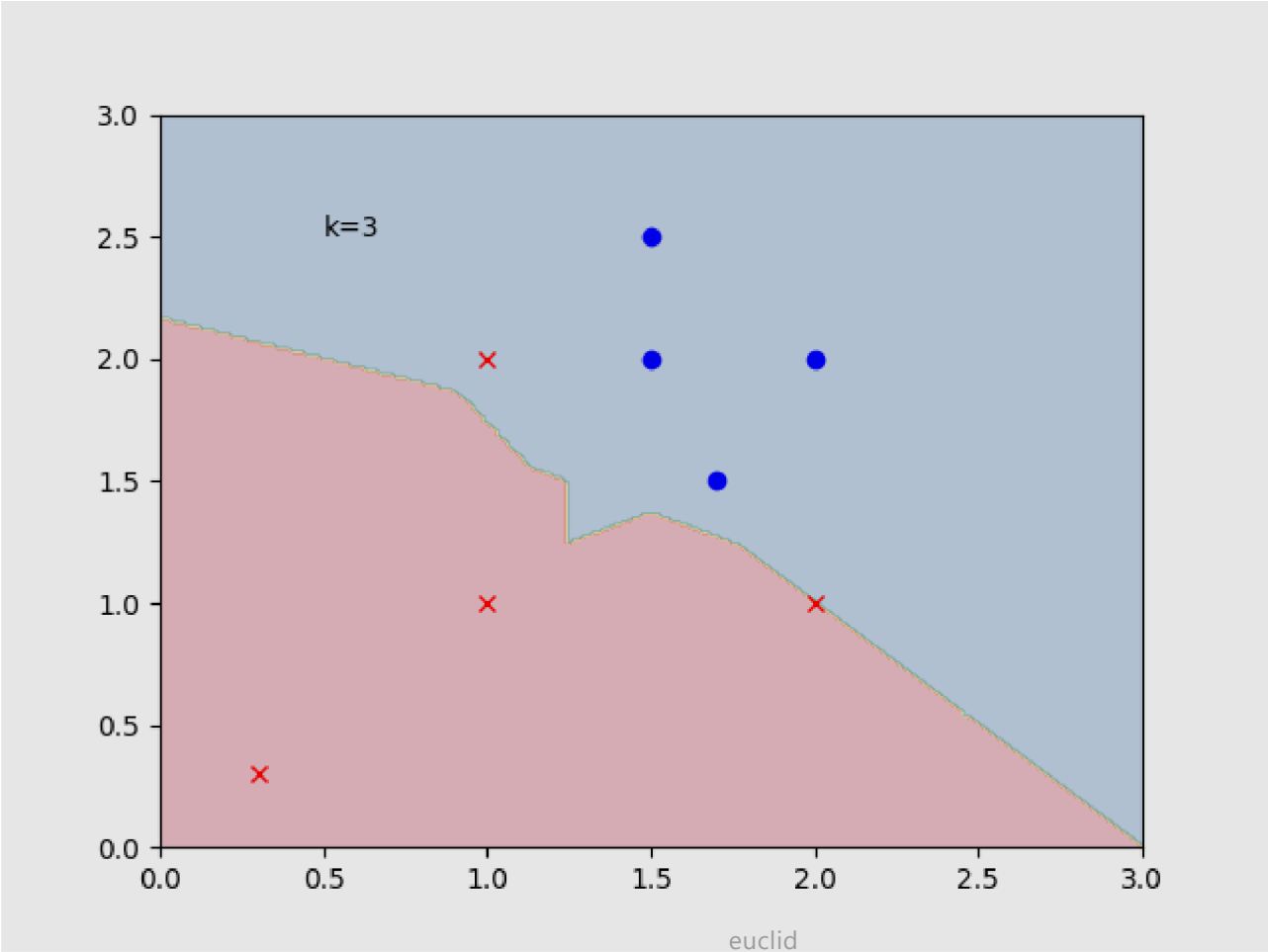
```

1 import numpy as np
2 import math
3 import matplotlib.pyplot as plt
4
5 # 数据集
6 p=[[1,0.3,2,1], [2,0.3,1,1]]
7 n=[[1.5,1.7,2,1.5], [2,1.5,2,2.5]]
8 p=np.array(p)
9 n=np.array(n)
10
11
12 def divide(dist,k,X,Y): # dist为一距离函数, k为KNN的参数, (X,Y)为数据的坐标
13     ans_p=[np.sort(dist(p[0]-X[i],p[1]-Y[i]))for i in range(len(X))]
14     ans_n=[np.sort(dist(n[0]-X[i],n[1]-Y[i]))for i in range(len(X))]
15     t=[ans_p[i][int((k-1)/2)]>ans_n[i][int((k-1)/2)]for i in range(len(ans_p))]
16     return np.array(t) # 返回分类结果
17
18
19 def dist1(x,y): # Euclid distance
20     result = []
21     for i in range(len(x)):
22         result.append(math.sqrt(x[i] * x[i] + y[i] * y[i]))
23     return np.array(result)
24
25
26 def dist2(x,y): # Manhattan distance
27     return np.abs(x) + np.abs(y)
28
29
30 def example_dist(x,y): # Minkovski distance
31     return np.max([np.abs(x),np.abs(y)],axis=0)
32
33
34 def plot(dist,k,ax): # 画图
35     N=200 # 在平面上生成 N x N个点
36     X=np.linspace(-0.3,3,N) # 生成横坐标
37     Y=X # 生成纵坐标
38     X,Y=np.meshgrid(X,Y) # 生成 N x N个点
39     X=X.reshape(1,N*N)[0] # 将横坐标化为向量形式
40     Y=Y.reshape(1,N*N)[0] # 将纵坐标化为向量形式
41     predict=divide(dist, k, X, Y)
42     ax.contourf(X.reshape(N,N), Y.reshape(N,N), predict.reshape(N,N),
43                 cmap=plt.cm.Spectral,alpha=0.3) # 此函数将根据预测值和对应坐标生成图像
44     ax.plot(p[0],p[1], 'rx')
45     ax.plot(n[0],n[1], 'bo')
46     plt.text(0.5,2.5,"k="+str(k))
47     plt.show()
48
49
50 fig, ax = plt.subplots()
51 plot(dist2, 3, ax)

```

输出结果：（欧几里得距离）





输出结果：（曼哈顿距离）

