



# 厦门大学信息学院 本科选修课

## 2021-2022 第二学期

# 模式识别

## Pattern Recognition

主讲：王程



## 1.2 特征矢量和特征空间

---

### □ $n$ 维特征矢量

$$\vec{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)'$$

### □ $n$ 维特征空间： $\vec{x}$ 的全体构成的 $n$ 维空间

记为  $X^n$  或  $R^n$  或  $\Omega$

### □ 特征矢量是**随机矢量**

# 1.3 随机矢量的描述

---

- (一) 随机矢量的分布函数
- (二) 随机矢量的数字特征
- (三) 随机变量、随机矢量间的统计关系
- (四) 随机矢量的变换

# 1.3 随机矢量的描述

## (一) 随机矢量的分布函数

设  $\vec{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)'$  为随机矢量

$\vec{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)'$  为确定性矢量

### □ 随机矢量的联合概率分布函数

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = P(X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n)$$

写为矢量形式  $F(\vec{x}) = P(\vec{X} \leq \vec{x})$

### □ 随机矢量的联合概率密度函数

$$p(x_1, x_2, \dots, x_n) = p(\vec{x}) = \frac{\partial^n F(x_1, x_2, \dots, x_n)}{\partial x_1 \partial x_2 \dots \partial x_n}$$

### □ 类概率分布和类概率密度函数

$$F(\vec{x} | \omega_i) = P(\vec{X} \leq \vec{x} | \omega_i)$$

$$p(\vec{x} | \omega_i) = \frac{\partial^n F(x_1, x_2, \dots, x_n | \omega_i)}{\partial x_1 \partial x_2 \dots \partial x_n}$$

## (二) 随机矢量的数字特征

### (1) 均值矢量 (期望矢量)

$n$ 维随机矢量  $\vec{X}$  的数学期望  $\vec{\mu}$  定义为

$$\vec{\mu} = E[\vec{X}] \stackrel{\Delta}{=} \vec{\bar{X}} = \begin{pmatrix} E[X_1] \\ E[X_2] \\ \vdots \\ E[X_n] \end{pmatrix} \stackrel{\Delta}{=} \int_{X^n} \vec{x} p(\vec{x}) d\vec{x}$$

其中,  $\vec{\mu}$  的分量

$$\mu_i = E[X_i] = \int_{-\infty}^{\infty} x_i p(x_i) dx_i = \int_{-\infty}^{\infty} \cdots \int_{-\infty}^{\infty} x_i p(x_1, x_2, \cdots, x_n) dx_1 dx_2 \cdots dx_n \stackrel{\Delta}{=} \bar{X}_i$$

## (二) 随机矢量的数字特征

### (2) 条件期望

$$\vec{\mu}_{\omega_i} = E[\vec{X} | \omega_i] = \int_{\vec{x} \in \omega_i} \vec{x} p(\vec{x} | \omega_i) d\vec{x}$$

### (3) 协方差矩阵

$$\Sigma = E[(\vec{X} - \vec{\bar{X}})(\vec{X} - \vec{\bar{X}})'] = \int_{X^n} (\vec{x} - \vec{\mu})(\vec{x} - \vec{\mu})' p(\vec{x}) d\vec{x} \stackrel{\Delta}{=} (\sigma_{ij}^2)_{n \times n}$$

其中,  $\sigma_{ij}^2$  是随机矢量  $\vec{X}$  的第  $i$  个分量与第  $j$  个分量的协方差。

$$\sigma_{ij}^2 = E[(X_i - \bar{X}_i)(X_j - \bar{X}_j)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x_i - \mu_i)(x_j - \mu_j) p(x_i, x_j) dx_i dx_j$$

当  $i=j$  时,  $\sigma_{ii}^2$  便是  $X_i$  的方差。

## (二) 随机矢量的数字特征

### (4) 自相关矩阵

$$R = E[\vec{X}\vec{X}']$$

$$\Sigma = R - \vec{\bar{X}} \vec{\bar{X}}' = R - \vec{\mu}\vec{\mu}'$$

### (5) 相关系数

$$r_{ij} = \sigma_{ij}^2 / (\sigma_{ii} \sigma_{jj})$$

由柯西-许瓦兹不等式:  $(E[VW])^2 \leq E[V^2]E[W^2]$

可得  $|\sigma_{ij}^2| \leq \sigma_{ii}\sigma_{jj}$

$$-1 \leq r_{ij} \leq 1$$

相关系数矩阵定义为  $\mathbf{r} = [r_{ij}]_{n \times n}$

## (二) 随机矢量的数字特征

### (6) 协方差矩阵的非负定性

定义：设 $A$ 为对称矩阵，对任意矢量 $\vec{x}$ ， $\vec{x}' A \vec{x}$ 是 $A$ 的二次型。

若对任意矢量 $\vec{x}$ 恒有 $\vec{x}' A \vec{x} \geq 0$

则称 $A$ 是非负定矩阵。

若对任意的 $\vec{x} \neq 0$ 恒有 $\vec{x}' A \vec{x} > 0$

则称 $A$ 是正定矩阵。

对于正定矩阵，其各阶主子式非零（包括 $|A| \neq 0$ ）。

➤ 协方差矩阵是非负定的。即

$$\forall \vec{x} \rightarrow \vec{x}' \Sigma \vec{x} \geq 0$$



### (三) 随机变量、随机矢量间的统计关系

#### (1) 不相关

随机矢量  $\vec{X}$  的第  $i$  个分量  $X_i$  和第  $j$  个分量  $X_j$ , 若有

$$\sigma_{ij}^2 = E[(X_i - \bar{X}_i)(X_j - \bar{X}_j)] = 0, \quad (i \neq j)$$

则称它们不相关。这等价于

$$E(X_i X_j) = E[X_i]E[X_j]$$

随机矢量  $\vec{X}$  和  $\vec{Y}$  不相关的充要条件是互协方差矩阵

$$\text{cov}(\vec{X}, \vec{Y}) = \phi$$

亦即

$$E(\vec{X}\vec{Y}') = E[\vec{X}]E[\vec{Y}']$$

## (三) 随机变量、随机矢量间的统计关系

---

### (2) 正交

随机矢量  $\vec{X}$  和  $\vec{Y}$  若满足

$$E[\vec{X}'\vec{Y}] = 0$$

则称  $\vec{X}$  和  $\vec{Y}$  正交。

### (3) 独立

若随机矢量  $\vec{X}$  和  $\vec{Y}$  的联合概率密度函数满足

$$p(\vec{x}, \vec{y}) = p(\vec{x})p(\vec{y})$$

则称  $\vec{X}$  和  $\vec{Y}$  独立。

## 不相关 正交 独立的关系

### (1) 不相关

$$E(\vec{X}\vec{Y}') = E[\vec{X}]E[\vec{Y}']$$

### (2) 正交

$$E[\vec{X}'\vec{Y}] = 0$$

### (3) 独立

$$p(\vec{x}, \vec{y}) = p(\vec{x})p(\vec{y})$$

### (1) 不相关和独立的关系

- 独立必不相关，反之不然
- 两个变量或矢量服从正态分布时不相关和独立等价

### (2) 不相关和正交的关系

- 当有一个变量或矢量的期望为零，不相关和正交等价
- 否则没关系

## (四) 随机矢量的变换

$$\vec{Y} = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} g_1(X_1, X_2, \dots, X_n) \\ g_2(X_1, X_2, \dots, X_n) \\ \vdots \\ g_n(X_1, X_2, \dots, X_n) \end{pmatrix} \triangleq \begin{pmatrix} g_1(\vec{X}) \\ g_2(\vec{X}) \\ \vdots \\ g_n(\vec{X}) \end{pmatrix} \triangleq \vec{g}(\vec{X})$$

若它们的函数关系是一一对应的，则有

$$p(\vec{y}) = \frac{p(\vec{x})}{|J|}$$

式中，雅可比行列式

$$J = \begin{vmatrix} \frac{\partial g_1}{\partial x_1} & \frac{\partial g_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial g_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial g_2}{\partial x_1} & \frac{\partial g_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial g_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial g_n}{\partial x_1} & \frac{\partial g_n}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial g_n}{\partial x_n} \end{vmatrix}$$

## 随机矢量的线性变换

$$\vec{Y} = \begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}X_1 + a_{12}X_2 \cdots + a_{1n}X_n \\ a_{21}X_1 + a_{22}X_2 \cdots + a_{2n}X_n \\ \vdots \\ a_{n1}X_1 + a_{n2}X_2 \cdots + a_{nn}X_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \\ \vdots \\ X_n \end{pmatrix} = A\vec{X}$$

此时，雅可比行列式： $J = |A|$

$\vec{Y}$ 的概率密度函数： $p(\vec{y}) = p(\vec{x}) / \|A\|$

$\vec{Y}$ 的均值矢量： $\vec{\mu}_y = E[\vec{Y}] = AE[\vec{X}] = A\vec{\mu}_x$

$\vec{Y}$ 的协方差矩阵： $\Sigma_y = E[(\vec{Y} - \vec{\mu}_y)(\vec{Y} - \vec{\mu}_y)']$   
 $= AE[(\vec{X} - \vec{\mu}_x)(\vec{X} - \vec{\mu}_x)']A' = A\Sigma_x A'$

## 1.4 正态分布(或高斯分布)

---

- 正态分布有极其广泛的实际背景,例如测量误差,人的生理特征尺寸如身高、体重等,正常情况下生产的产品尺寸:直径、长度、重量高度,炮弹的弹落点的分布等,都服从或近似服从正态分布.
- 另一方面,有些分布(如二项分布、泊松分布)的极限分布是正态分布.
- 所以,无论在实践中,还是在理论上,正态分布是概率论中**最重要**的一种分布.

# 1.4 正态分布(或高斯分布)

## (一) 正态分布的定义

### (1) 一维随机变量的正态分布

一维随机变量 $X$ 服从正态分布, 记为 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 其概率

密度函数为

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right]$$

式中,  $\mu$ 为 $X$ 的数学期望,  $\sigma^2$ 为方差。

$$\mu = E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} xp(x)dx$$

$$\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 p(x)dx$$

## (2) 随机矢量正态分布

正态分布随机矢量  $\vec{X} = (X_1, X_2, \dots, X_n)$  的概率密度函数

$$p(x_1, x_2, \dots, x_n) = p(\vec{x}) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |\Sigma|^{1/2}} \exp\left[-\frac{1}{2} (\vec{x} - \vec{\mu})' \Sigma^{-1} (\vec{x} - \vec{\mu})\right]$$

式中,  $\vec{\mu}$  为  $\vec{X}$  的期望矢量,  $\Sigma$  为  $\vec{X}$  的协方差矩阵

$$\vec{\mu} = E[\vec{X}] = (E[X_1], E[X_2], \dots, E[X_n])'$$

$$\Sigma = E[(\vec{X} - \vec{\mu})(\vec{X} - \vec{\mu})'] = \begin{pmatrix} \sigma_{11}^2 & \sigma_{12}^2 & \cdots & \sigma_{1n}^2 \\ \sigma_{21}^2 & \sigma_{22}^2 & \cdots & \sigma_{2n}^2 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \sigma_{n1}^2 & \sigma_{n2}^2 & \cdots & \sigma_{nn}^2 \end{pmatrix}$$



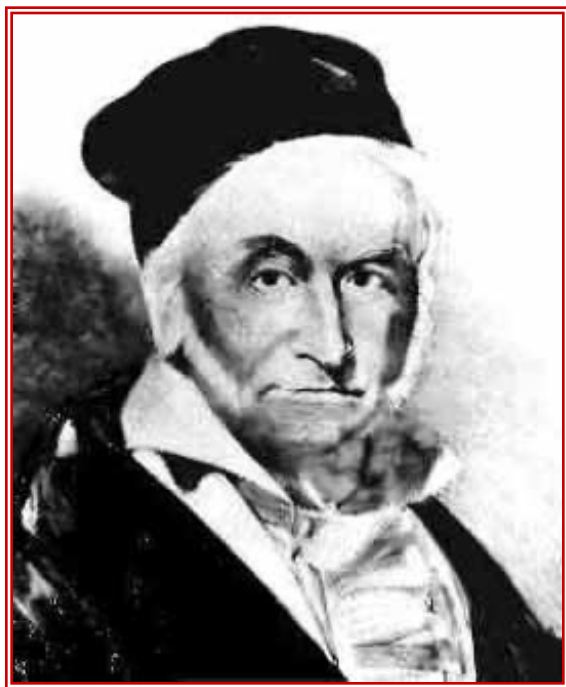
## (二)正态分布随机矢量的性质

---

- 分布函数完全由 $\bar{\mu}$  和 $\Sigma$ 确定
- 等概率密度点的轨迹为一超椭球面
- 对正态分布，不相关等价于独立
- 其边缘密度和条件密度仍然是正态分布
- 正态分布随机矢量的线性变换仍为正态随机矢量
- 其分量的线性组合是一正态随机变量

# 高斯资料

---



## Carl Friedrich Gauss

高斯.卡尔·弗雷德里希：  
(1777-1855) 德国数学家和  
天文学家，因其对代数、  
微积分几何、或然率理论  
和数字理论的贡献而为人  
称道。

## 习题

---

1. 试证明，多元正态随机矢量的线性变换仍为多元正态随机矢量。
2. 试证明，对于正态分布，不相关与独立是等价的。
3. 试证明，多元正态随机矢量 $X$ 的分量的线性组合是一正态随机变量。

---

以下为补充内容

# 矩阵微分法基本知识

## 一、矢量或矩阵对于数量变量的微分

### 1. 定义

#### (1) 矢量对于数量变量的微分

设有n维矢量函数  $\vec{a}(t) = [a_1(t), a_2(t), \dots, a_n(t)]'$

则其对于t的导数为

$$\frac{d\vec{a}(t)}{dt} = \left[ \frac{da_1(t)}{dt}, \frac{da_2(t)}{dt}, \dots, \frac{da_n(t)}{dt} \right]'$$

# 矩阵微分法基本知识

## (2) 矩阵对于数量变量的微分

对于  $n \times m$  矩阵函数  $A(t) = \begin{pmatrix} a_{11}(t) & \cdots & a_{1m}(t) \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1}(t) & \cdots & a_{nm}(t) \end{pmatrix}$

定义它对  $t$  的导数为  $\frac{dA(t)}{dt} = \begin{pmatrix} \frac{da_{11}(t)}{dt} & \cdots & \frac{da_{1m}(t)}{dt} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{da_{n1}(t)}{dt} & \cdots & \frac{da_{nm}(t)}{dt} \end{pmatrix}$

# 一、矢量或矩阵对于数量变量的微分

## 2. 运算公式

$$(1) \text{ 加法} \quad \frac{d}{dt}[A(t) \pm B(t)] = \frac{dA(t)}{dt} \pm \frac{dB(t)}{dt}$$

$$(2) \text{ 数乘} \quad \frac{d}{dt}[\lambda A(t)] = \frac{d\lambda}{dt} A(t) + \lambda \frac{dA(t)}{dt}$$

$$(3) \text{ 乘法} \quad \frac{d}{dt}(AB) = \frac{dA}{dt} B + A \frac{dB}{dt}$$

例:  $\frac{d}{dt}(\vec{x}' A \vec{x}) = \frac{d\vec{x}'}{dt} A \vec{x} + \vec{x}' \frac{dA \vec{x}}{dt}$  (其中A为常数矩阵)

$$= \frac{d\vec{x}'}{dt} A \vec{x} + \vec{x}' \left( \frac{dA}{dt} \vec{x} + A \frac{d\vec{x}}{dt} \right) = \dot{\vec{x}}' A \vec{x} + \vec{x}' A \dot{\vec{x}}$$

$$= 2\vec{x}' A \dot{\vec{x}} = 2\dot{\vec{x}}' A \vec{x}$$

# 一、矢量或矩阵对于数量变量的微分

## 2. 运算公式

$$\frac{d}{dt}(\vec{x}' A \vec{x}) = 2\vec{x}' A \dot{\vec{x}} = 2\dot{\vec{x}}' A \vec{x}$$

当  $A=I$  时, 有 
$$\frac{d \|\vec{x}\|^2}{dt} = 2\vec{x}' \dot{\vec{x}} = 2\dot{\vec{x}}' \vec{x}$$

上式的数量形式为

$$\frac{d}{dt}(x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2) = 2(x_1 \dot{x}_1 + x_2 \dot{x}_2 + \cdots + x_n \dot{x}_n)$$

**逆矩阵求导公式:** 
$$\frac{d}{dt}(A^{-1}) = -A^{-1} \frac{d(A)}{dt} A^{-1}$$



## 二、数量函数对于矢量的微分

### 1. 定义

设  $f(\vec{x}) = f(x_1, x_2, \dots, x_n)$ ,  $\vec{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)'$

则数量函数  $f(\vec{x})$  对矢量  $\vec{x}$  的导数为

$$\frac{df(\vec{x})}{d\vec{x}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n} \end{pmatrix} \stackrel{\Delta}{=} \text{grad } f = \nabla f$$

上述导数习惯上叫做函数  $f$  的梯度。

## 二、数量函数对于矢量的微分

2. 运算公式      设 $f$ 和 $g$ 都是矢量 $\vec{x}$ 的数量函数

$$(1) \text{ 加法} \quad \frac{d}{d\vec{x}}[f \pm g] = \frac{df}{d\vec{x}} \pm \frac{dg}{d\vec{x}}$$

$$(2) \text{ 乘法} \quad \frac{d}{d\vec{x}}[fg] = \frac{df}{d\vec{x}}g + f\frac{dg}{d\vec{x}}$$

例：设  $f(\vec{x}) = \vec{x}'\vec{x} = x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2$

$$\text{则} \quad \frac{df}{d\vec{x}} = \left( \frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \cdots, \frac{\partial f}{\partial x_n} \right)' = (2x_1, 2x_2, \cdots, 2x_n)' = 2\vec{x}$$

$$\text{即} \quad \frac{d(\vec{x}'\vec{x})}{d\vec{x}} = \frac{d\|\vec{x}\|^2}{d\vec{x}} = 2\vec{x}$$

## 三、矢量函数对于矢量的微分

### 1. 定义

设函数  $\vec{a}(\vec{x}) = \begin{pmatrix} a_1(\vec{x}) \\ \vdots \\ a_m(\vec{x}) \end{pmatrix}$ ,  $\vec{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)'$

是  $n$  维矢量  $\vec{x}$  的  $m$  维矢量函数，定义

$$\frac{d\vec{a}'(\vec{x})}{d\vec{x}} = \begin{pmatrix} \frac{\partial a_1(\vec{x})}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial a_m(\vec{x})}{\partial x_1} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial a_1(\vec{x})}{\partial x_n} & \dots & \frac{\partial a_m(\vec{x})}{\partial x_n} \end{pmatrix}_{n \times m} \quad \frac{d\vec{a}(\vec{x})}{d\vec{x}'} = \begin{pmatrix} \frac{\partial a_1(\vec{x})}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial a_1(\vec{x})}{\partial x_n} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial a_m(\vec{x})}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial a_m(\vec{x})}{\partial x_n} \end{pmatrix}_{m \times n}$$

$$\frac{d\vec{a}'(\vec{x})}{d\vec{x}} = \left( \frac{d\vec{a}(\vec{x})}{d\vec{x}'} \right)'$$

定义为  $\vec{a}(\vec{x})$  的雅可比  
(Jacobi) 矩阵

## 三、矢量函数对于矢量的微分

### 2. 运算公式

设  $\vec{a}(\vec{x}), \vec{b}(\vec{x})$  是  $n$  维矢量的  $m$  维矢量函数,  
 $\lambda(\vec{x})$  是数量函数

$$(1) \text{ 加法 } \quad \frac{d}{d\vec{x}} (\vec{a}' \pm \vec{b}') = \frac{d\vec{a}'}{d\vec{x}} \pm \frac{d\vec{b}'}{d\vec{x}}$$

注意：等式两端  
都是  $n \times m$  矩阵

$$(2) \text{ 数乘 } \quad \frac{d}{d\vec{x}} (\lambda \vec{a}') = \frac{d\lambda}{d\vec{x}} \vec{a}' + \lambda \frac{d\vec{a}'}{d\vec{x}}$$

$$(3) \text{ 乘法 } \quad \frac{d}{d\vec{x}} (\vec{a}' \vec{b}) = \frac{d\vec{a}'}{d\vec{x}} \vec{b} + \frac{d\vec{b}'}{d\vec{x}} \vec{a}$$

注意：等式两端  
都是  $n \times 1$  矢量

### 三、矢量函数对于矢量的微分

证明乘法公式： $\frac{d}{d\vec{x}}(\vec{a}'\vec{b}) = \frac{d\vec{a}'}{d\vec{x}}\vec{b} + \frac{d\vec{b}'}{d\vec{x}}\vec{a}$

设  $\vec{a}(\vec{x}) = [a_1(\vec{x}), a_2(\vec{x}), \dots, a_m(\vec{x})]'$ ,  $\vec{b}(\vec{x}) = [b_1(\vec{x}), b_2(\vec{x}), \dots, b_m(\vec{x})]$

$$\frac{d}{d\vec{x}}(\vec{a}'\vec{b}) = \frac{d}{d\vec{x}}(a_1b_1 + \dots + a_mb_m) = \left[ \frac{d}{d\vec{x}}(a_1b_1) + \dots + \frac{d}{d\vec{x}}(a_mb_m) \right]$$

$$= \left[ \left( \frac{da_1}{d\vec{x}}b_1 + a_1\frac{db_1}{d\vec{x}} \right) + \dots + \left( \frac{da_m}{d\vec{x}}b_m + a_m\frac{db_m}{d\vec{x}} \right) \right]$$

$$= \left[ \left( \frac{da_1}{d\vec{x}}b_1 + \dots + \frac{da_m}{d\vec{x}}b_m \right) + \left( a_1\frac{db_1}{d\vec{x}} + \dots + a_m\frac{db_m}{d\vec{x}} \right) \right]$$

$$= \begin{pmatrix} da_1/dx_1 & \dots & da_m/dx_1 \\ \vdots & & \vdots \\ da_1/dx_n & \dots & da_m/dx_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} db_1/dx_1 & \dots & db_m/dx_1 \\ \vdots & & \vdots \\ db_1/dx_n & \dots & db_m/dx_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_m \end{pmatrix}$$

$$= \frac{d\vec{a}'}{d\vec{x}}\vec{b} + \frac{d\vec{b}'}{d\vec{x}}\vec{a}$$

## 三、向量函数对于矢量的微分

### 2. 运算公式

$$(4) \quad \frac{d}{d\vec{x}} (\vec{x}' A) = A$$

$$(5) \quad \frac{d}{d\vec{x}'} (A\vec{x}) = A$$

$$(6) \quad \frac{d}{d\vec{x}} (\vec{x}' A\vec{x}) = (A + A')\vec{x}, \quad \frac{d}{d\vec{x}'} (\vec{x}' A\vec{x}) = \vec{x}'(A' + A)$$

$$(7) \quad \text{当 } A \text{ 是对称阵时} \quad \frac{d}{d\vec{x}} (\vec{x}' A\vec{x}) = 2A\vec{x}, \quad \frac{d}{d\vec{x}'} (\vec{x}' A\vec{x}) = 2\vec{x}' A$$

**作业：** 证明上述公式

### 三、矢量函数对于矢量的微分

求证:  $\frac{d}{d\vec{x}}(\vec{x}'A) = A$

证:

设  $A = [\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_m]_{n \times m}$

$$\vec{x}'A = [\vec{x}'\vec{a}_1, \vec{x}'\vec{a}_2, \dots, \vec{x}'\vec{a}_m]$$

$$\frac{d}{d\vec{x}}(\vec{x}'A) = \left[ \frac{d}{d\vec{x}}(\vec{x}'\vec{a}_1), \frac{d}{d\vec{x}}(\vec{x}'\vec{a}_2), \dots, \frac{d}{d\vec{x}}(\vec{x}'\vec{a}_m) \right]$$

$$\frac{d}{d\vec{x}}(\vec{x}'\vec{a}_i) = \frac{d\vec{x}'}{d\vec{x}}\vec{a}_i + \frac{d\vec{a}_i'}{d\vec{x}}\vec{x} = \vec{a}_i$$

$$\frac{d}{d\vec{x}}(\vec{x}'A) = [\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_m] = A$$

## 四、矩阵微分法习题

1. 证明  $\frac{d\vec{x}}{d\vec{x}'} = I, \frac{d\vec{x}'}{d\vec{x}} = I$  , 并求  $\frac{d\vec{x}}{d\vec{x}}$  = ?

2. 证明  $\frac{d}{d\vec{x}} (\vec{a}' \vec{b}) = \frac{d\vec{a}'}{d\vec{x}} \vec{b} + \frac{d\vec{b}'}{d\vec{x}} \vec{a}$

3. 设函数  $f(\vec{x}) = x_1^2 + 3x_1x_3 + 2x_1x_2 + 2x_2^2 + x_2x_3 + 6x_3^2$

试将其写成  $f(\vec{x}) = \vec{x}' A \vec{x}$  的形式  $(\vec{x}$  并  $\vec{x} = ?$

4. 求  $\frac{d}{d\vec{x}'} (A\vec{x}) = ?$

5. 求  $\frac{d}{d\vec{x}'} (\vec{x}' A \vec{x}) = ?$





---

# End

