



deepshare.net

深度之眼

机器学习—线性代数

导师: Johnson

主要内容



1. 矩阵的逆的引入以及矩阵逆的定义
2. 矩阵逆的计算
3. 矩阵逆的常用性质以及特殊矩阵的逆
4. 矩阵逆在机器学习线性回归算法中的运用(初级)
5. 分块矩阵

矩阵的逆的引入以及矩阵逆的定义



deepshare.net

深度之眼

$$ax = b \Rightarrow x = a^{-1}b (a \neq 0)$$

$$\overline{Ax = b \Rightarrow x = A^{-1}b (A^{-1} \text{是什么不清楚})}$$

假设 $A_{n \times n}$ $x_{n \times 1}$ $b_{n \times 1}$

若存在一个矩阵 $B_{n \times n}$

使得: $BA = E$

则: $BAx = Bb \Rightarrow x = Bb$

定义7 对于 n 阶矩阵 A , 如果有一个 n 阶矩阵 B , 使

$$AB = BA = E$$

则说矩阵 A 是可逆的, 并把矩阵 B 称为矩阵 A 的逆矩阵, 简称逆阵.

A 的逆阵记作 A^{-1} . 即若 $AB = BA = E$, 则 $B = A^{-1}$.

矩阵的逆的引入以及矩阵逆的定义



deepshare.net

深度之眼

定理1 若矩阵 A 可逆, 则 $|A| \neq 0$.

证 A 可逆, 及有 A^{-1} , 使 $AA^{-1} = E$. 故 $|A| \cdot |A^{-1}| = |E| = 1$,
所以 $|A| \neq 0$.

定理2 若 $|A| \neq 0$, 则矩阵 A 可逆, 且 $A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^*$

其中 A^* 为矩阵 A 的伴随阵.

定理1,2非常重要,
体现了行列式与
可逆的关系!!!,要
牢牢记住

$$A^* = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

$$a_{i1}A_{j1} + a_{i2}A_{j2} + \cdots + a_{in}A_{jn} = 0, i \neq j,$$

$$\text{或 } a_{1i}A_{1j} + a_{2i}A_{2j} + \cdots + a_{ni}A_{nj} = 0, i \neq j.$$

推论 若 $AB = E$ (或 $BA = E$), 则 $B = A^{-1}$

$$C = AA^* = \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_{11} & A_{21} & \cdots & A_{n1} \\ A_{21} & A_{22} & \cdots & A_{n2} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ A_{1n} & A_{2n} & \cdots & A_{nn} \end{pmatrix}$$

$$c_{11} = a_{11}A_{11} + a_{12}A_{12} + \cdots + a_{1n}A_{1n} = |A|.$$

$$c_{12} = a_{11}A_{21} + a_{12}A_{22} + \cdots + a_{1n}A_{2n} = 0.$$

矩阵逆的计算



deepshare.net

深度之眼

例11 求方阵 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix}$ 的逆阵.

解 求得 $|A| = 2 \neq 0$, 知 A^{-1} 存在. 再计算 $|A|$ 的余子式

$$M_{11} = 2, \quad M_{12} = 3, \quad M_{13} = 2,$$

$$M_{21} = -6, \quad M_{22} = -6, \quad M_{23} = -2,$$

$$M_{31} = -4, \quad M_{32} = -5, \quad M_{33} = -2,$$

$$\text{得 } A^* = \begin{pmatrix} M_{11} & -M_{12} & M_{13} \\ -M_{21} & M_{22} & -M_{23} \\ M_{31} & -M_{32} & M_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 6 & -4 \\ -3 & -6 & 5 \\ 2 & 2 & -2 \end{pmatrix}$$

$$\text{所以 } A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^* = \begin{pmatrix} 1 & 3 & -2 \\ -\frac{3}{2} & -3 & \frac{5}{2} \\ 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

矩阵逆的常用性质以及特殊矩阵的逆

性质



deepshare.net

深度之眼

(i)若 A 可逆, 则 A^{-1} 亦可逆, 且 $(A^{-1})^{-1} = A$.

(ii)若 A 可逆, 数 $\lambda \neq 0$, 则 λA 可逆, $(\lambda A)^{-1} = \frac{1}{\lambda} A^{-1}$.

(iii)若 A, B 为同阶矩阵且均可逆, 且 AB 亦可逆, 且

$$(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$$

(iv)若 A 可逆, 则 A^T 亦可逆, 且 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$.

矩阵逆的常用性质以及特殊矩阵的逆



特殊矩阵的逆

求二阶矩阵 $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ 的逆阵.

解 $|A| = ad - bc$, $A^* = \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$,

利用逆阵公式(10), 当 $|A| \neq 0$ 时, 有

$$A^{-1} = \frac{1}{|A|} A^* = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}.$$

单位矩阵的逆矩阵为单位矩阵

对角矩阵的逆矩阵

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$
$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \lambda_1^{-1} & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n^{-1} \end{pmatrix}$$

矩阵逆在机器学习线性回归算法中的运用(初级)



deepshare.net

深度之眼

多元线性回归问题

$$x_1, x_2, \dots, x_N, x_i \in \mathbb{R}^n$$

$$y_1, y_2, \dots, y_N, y_i \in \mathbb{R}^1$$

$$y_1 = x_{11}a_1 + x_{12}a_2 + \dots + x_{1n}a_n$$

$$y_2 = x_{21}a_1 + x_{22}a_2 + \dots + x_{2n}a_n$$

\vdots

$$y_N = x_{N1}a_1 + x_{N2}a_2 + \dots + x_{Nn}a_n$$

$$\begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1n} \\ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_{N1} & x_{N2} & \dots & x_{Nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_N \end{pmatrix}$$

$$X_{N \times n} a_{n \times 1} = Y_{N \times 1}$$

当 $N = n$ 且 $X_{N \times n}$ 可逆时:

$$a = X^{-1}Y$$

一般情况: $N \neq n$

分块矩阵

加减乘运算

分块矩阵的运算规则与普通矩阵的运算规则相类似，分别说明如下：

(i) 设矩阵 A 与 B 的行数、列数相同，采用相同的分块法，有

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{n1} & \cdots & A_{nr} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ B_{n1} & \cdots & B_{nr} \end{pmatrix}$$

其中 A_{ij} 与 B_{ij} 的行数、列数相同，那么

$$A + B = \begin{pmatrix} A_{11} + B_{11} & \cdots & A_{1r} + B_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{n1} + B_{n1} & \cdots & A_{nr} + B_{nr} \end{pmatrix}$$

(ii) 设 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{pmatrix}$ ， λ 为数，那么

$$\lambda A = \begin{pmatrix} \lambda A_{11} & \cdots & \lambda A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ \lambda A_{s1} & \cdots & \lambda A_{sr} \end{pmatrix}$$

(iii) 设 A 为 $m \times l$ 矩阵， B 为 $l \times n$ 矩阵，分块成

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1t} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{st} \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ B_{t1} & \cdots & B_{tr} \end{pmatrix}$$

其中 $A_{i1}, A_{i2}, \dots, A_{it}$ 的列数分别等于 $B_{1j}, B_{2j}, \dots, B_{tj}$ 的行数，那么

$$AB = \begin{pmatrix} C_{11} & \cdots & C_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ C_{s1} & \cdots & C_{sr} \end{pmatrix}$$

其中 $C_{ij} = \sum_{k=1}^t A_{ik} B_{kj} \ (i=1, \dots, s; j=1, \dots, r)$.

分块矩阵

加减乘运算



deepshare.net

深度之眼

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

求 AB .

解 把 A , B 分块成

$$A = \left[\begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ \hline -1 & 2 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \end{array} \right] = \begin{pmatrix} E & 0 \\ A_1 & E \end{pmatrix},$$
$$B = \left[\begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 0 & 1 \\ \hline 1 & 0 & 4 & 1 \\ -1 & -1 & 2 & 0 \end{array} \right] = \begin{pmatrix} B_{11} & E \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } AB = \begin{pmatrix} E & 0 \\ A_1 & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_{11} & E \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} B_{11} & E \\ A_1 B_{11} + B_{21} & A_1 + B_{22} \end{pmatrix}.$$

$$\text{而 } A_1 B_{11} + B_{21} = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -1 & -1 \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} -3 & 4 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ -1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A_1 + B_{22} = \begin{pmatrix} -1 & 2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 2 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}$$

于是

$$AB = \left[\begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 0 & 1 \\ \hline -2 & 4 & 3 & 3 \\ -1 & 1 & 3 & 1 \end{array} \right]$$

分块矩阵

转置运算和逆运算

(iv) 设 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{pmatrix}$, 则 $A^T = \begin{pmatrix} A_{11}^T & \cdots & A_{s1}^T \\ \vdots & & \vdots \\ A_{1r}^T & \cdots & A_{sr}^T \end{pmatrix}$

(v) 设 A 为 n 阶矩阵, 若 A 的分块矩阵只有对角线上有非零块, 其余子块都为零矩阵, 且对角线上的子块都是方阵, 即

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & & & O \\ & A_2 & & \\ & & \ddots & \\ O & & & A_s \end{pmatrix}$$

其中 $A_i (i = 1, 2, \dots, s)$ 都是方阵, 那么称 A 为分块对角阵.

分块对角阵的行列式具有下述性质

$$|A| = |A_1| |A_2| \cdots |A_s|$$

由此性质可知, 若 $|A_i| \neq 0 (i = 1, 2, \dots, s)$, 则 $|A| \neq 0$, 并有

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} A_1^{-1} & & & O \\ & A_2^{-1} & & \\ & & \ddots & \\ O & & & A_s^{-1} \end{pmatrix}$$

分块矩阵



deepshare.net

深度之眼

转置运算和逆运算

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} 5 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix}, \text{ 求 } A^{-1}.$$

$$A = \begin{pmatrix} \boxed{5} & \boxed{0} & \boxed{0} \\ 0 & 3 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1 & O \\ O & A_2 \end{pmatrix},$$

$$A_1 = (5), A_1^{-1} = \left(\frac{1}{5}\right),$$

$$A_2 = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, A_2^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -2 & 3 \end{pmatrix},$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \boxed{\frac{1}{5}} & \boxed{0} & \boxed{0} \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & -2 & 3 \end{pmatrix}$$

分块矩阵



deepshare.net

深度之眼

协方差矩阵的计算

$$x_1, x_2, \dots, x_N \in R^n$$

$$X = \begin{pmatrix} x_1^T \\ \vdots \\ x_N^T \end{pmatrix}_{N \times n} \quad X^T = (x_1, x_2, \dots, x_N)_{n \times N}$$

$X^T X_{n \times n}$ 为样本的协方差矩阵

$$\begin{aligned} X^T X &= (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_N) \begin{pmatrix} x_1^T \\ \vdots \\ x_N^T \end{pmatrix} \\ &= x_1 x_1^T + x_2 x_2^T + \dots + x_N x_N^T \\ &= \sum_{i=1}^N x_i x_i^T \end{aligned}$$



deepshare.net

深度之眼

联系我们：

电话：18001992849

邮箱：service@deepshare.net

Q Q：2677693114



公众号



客服微信

