



矩阵求导入门



覃雄派



提纲

- 矩阵求导入门



矩阵求导入门



矩阵求导

- 矩阵求导参考资料

The Matrix Cookbook

[<http://matrixcookbook.com>]

Kaare Brandt Petersen
Michael Syskind Pedersen

VERSION: NOVEMBER 15, 2012

这里先进行简单入门，然后直接使用该cook book的一些结论

<https://www.math.uwaterloo.ca/~hwolkowi/matrixcookbook.pdf>

矩阵求导



矩阵求导

- 矩阵求导入门

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_d \end{bmatrix}$$

$$\boldsymbol{\theta} = \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \\ \vdots \\ \theta_d \end{bmatrix}$$

按照“列”组织向量

$$\mathbf{x}^T \boldsymbol{\theta} = [1 \quad x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_d] \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \\ \vdots \\ \theta_d \end{bmatrix} = \theta_0 + x_1 \theta_1 + x_2 \theta_2 + \dots + x_d \theta_d$$

向量点乘

矩阵求导

- 矩阵求导入门

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_d \end{bmatrix}$$

$$\boldsymbol{\theta} = \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \\ \vdots \\ \theta_d \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}^T \boldsymbol{\theta} = [1 \quad x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_d] \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \\ \vdots \\ \theta_d \end{bmatrix} = \theta_0 + x_1 \theta_1 + x_2 \theta_2 + \dots + x_d \theta_d$$

1. $\theta_0 + x_1 \theta_1 + x_2 \theta_2 + \dots + x_d \theta_d$
对 θ_0 、 θ_1 、 θ_2 、 \dots 、 θ_d
求导

2. 得到

$$1 \quad x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_d$$

3. 按照列向量来组织为 $\begin{bmatrix} 1 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_d \end{bmatrix}$

矩阵求导

• 矩阵求导入门

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_d \end{bmatrix}$$

$$\boldsymbol{\theta} = \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \\ \vdots \\ \theta_d \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}^T \boldsymbol{\theta} = [1 \quad x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_d] \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \\ \vdots \\ \theta_d \end{bmatrix} = \theta_0 + x_1 \theta_1 + x_2 \theta_2 + \dots + x_d \theta_d$$

1. $\theta_0 + x_1 \theta_1 + x_2 \theta_2 + \dots + x_d \theta_d$
对 $\theta_0, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_d$
求导

2. 得到

$$1 \quad x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_d$$

3. 按照列向量来组织为 $\begin{bmatrix} 1 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_d \end{bmatrix}$



$$\frac{\partial \mathbf{x}^T \boldsymbol{\theta}}{\partial \boldsymbol{\theta}} = \frac{\partial \boldsymbol{\theta}^T \mathbf{x}}{\partial \boldsymbol{\theta}} = \mathbf{x}$$

第一个重要公式

矩阵求导

- 矩阵求导入门

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} 1 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_d \end{bmatrix}$$

$$\boldsymbol{\theta} = \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \\ \vdots \\ \theta_d \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}^T \boldsymbol{\theta} = [1 \quad x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_d] \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \\ \vdots \\ \theta_d \end{bmatrix} = \theta_0 + x_1 \theta_1 + x_2 \theta_2 + \dots + x_d \theta_d$$

$\theta_0 + x_1 \theta_1 + x_2 \theta_2 + \dots + x_d \theta_d$
对 $\theta_0, \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_d$
求导得到

$$1 \quad x_1 \quad x_2 \quad \dots \quad x_d$$

按照列向量来组织为 $\begin{bmatrix} 1 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_d \end{bmatrix}$

\mathbf{x} 列向量

\mathbf{a} 列向量

$$\frac{\partial \mathbf{a}^T \mathbf{x}}{\partial \mathbf{x}} = \frac{\partial \mathbf{x}^T \mathbf{a}}{\partial \mathbf{x}} = \mathbf{a}$$

矩阵求导



矩阵求导

- 矩阵求导入门

\mathbf{x} 列向量

\mathbf{a} 列向量

$$\frac{\partial \mathbf{a}^T \mathbf{x}}{\partial \mathbf{x}} = \frac{\partial \mathbf{x}^T \mathbf{a}}{\partial \mathbf{x}} = \mathbf{a}$$



$\mathbf{b}^T \mathbf{A}$

看作一个整体

$$\frac{\partial \mathbf{b}^T \mathbf{A} \mathbf{x}}{\partial \mathbf{x}} = \mathbf{A}^T \mathbf{b}$$



矩阵求导

- 矩阵求导入门

\mathbf{x} 列向量
 \mathbf{a} 列向量

$$\frac{\partial \mathbf{a}^T \mathbf{x}}{\partial \mathbf{x}} = \frac{\partial \mathbf{x}^T \mathbf{a}}{\partial \mathbf{x}} = \mathbf{a}$$

有两个 \mathbf{x} ，分别求导，累加

$$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$$

$$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$$

$$\frac{\partial \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}}{\partial \mathbf{x}} = \mathbf{A} \mathbf{x} + \mathbf{A}^T \mathbf{x}$$



矩阵求导

- 矩阵求导入门

\mathbf{x} 列向量
 \mathbf{a} 列向量

$$\frac{\partial \mathbf{a}^T \mathbf{x}}{\partial \mathbf{x}} = \frac{\partial \mathbf{x}^T \mathbf{a}}{\partial \mathbf{x}} = \mathbf{a}$$

有两个 \mathbf{x} ，分别求导，累加

$$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$$

$$\mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}$$

$$2\mathbf{A}\mathbf{x}$$

如果 \mathbf{A} 是对称矩阵

$$\frac{\partial \mathbf{x}^T \mathbf{A} \mathbf{x}}{\partial \mathbf{x}} = \mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{A}^T \mathbf{x}$$

矩阵求导

