

Basic Computations in NumPy

15 **NumPy 常见运算** 使用 **NumPy** 完成算数、代数、统计运算



生活只有两件好事:发现数学和教数学。

Life is good for only two things: discovering mathematics and teaching mathematics.

—— 西梅翁·德尼·泊松 (Siméon Denis Poisson) | 法国数学家 | 1781 ~ 1840



- XXXXX
- XXXXX
- XXXXX
- XXXXX
- XXXXX



15.1 加减乘除乘幂

在 NumPy 中, 基本的加减乘除、乘幂运算如下:

- ▶ 加法: 使用 + 运算符或 numpy.add() 函数实现。
- ▶ 减法: 使用 运算符或 numpy.subtract() 函数实现。
- ▶ 乘法: 使用*运算符或 numpy.multiply() 函数实现。
- ▶ 除法:使用/运算符或 numpy.divide() 函数实现。
- ▶ 乘幂: 使用 ** 运算符或 numpy.power() 函数实现。

下面,我们先聊一聊相同形状的数组之间的加减乘除乘幂运算。



本节配套的 Jupyter Notebook 文件是 Bk1_Ch15_01.ipynb。

一维数组

图1所示为两个等长度一维数组之间的加、减、乘、除、乘幂运算。这一组运算都是逐项完成,也就是对应位置完成运算。

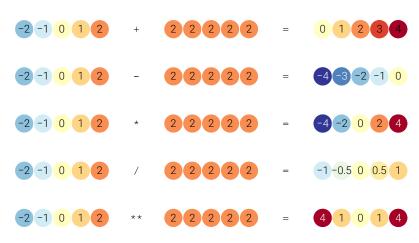


图 1. 一维数组加、减、乘、除、乘幂

二维数组

图 2 所示为二维数组之间的加、减、乘、除、乘幂运算。类似运算也可以用在三维、多维数组上。

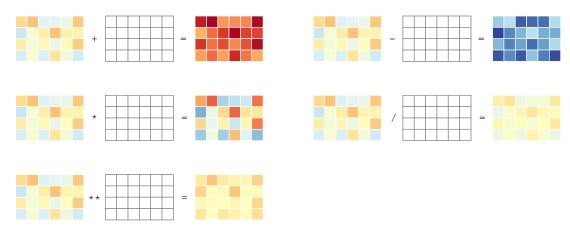


图 2. 二维数组加、减、乘、除、乘幂, 空白网格代表矩阵的每个元素均为 2

15.2 广播原则

简单来说,NumPy 的广播原则 (broadcasting) 指定了不同形状的数组之间的算术运算规则,将形状较小的数组扩展为与形状较大的数组相同,再进行运算,以提高效率。

下面,我们首先以一维数组为例介绍什么是广播原则。

一维数组和标量

图3所示一维数组和标量之间完成加、减、乘、除、乘幂运算,大家可以发现图3可以替代



图 3. 一维数组和标量加、减、乘、除、乘幂, 广播原则

一维数组和列向量

本 PDF 文件为作者草稿,发布目的为方便读者在移动终端学习,终稿内容以清华大学出版社纸质出版物为准。版权归清华大学出版社所有,请勿商用,引用请注明出处。

代码及 PDF 文件下载: https://github.com/Visualize-ML

本书配套微课视频均发布在 B 站——生姜 DrGinger: https://space.bilibili.com/513194466

欢迎大家批评指教,本书专属邮箱: jiang.visualize.ml@gmail.com

图 4 和图 5 所示为将广播原则用在一维数组和列向量的加法和乘法上。广播过程相当于把一维 数组 (5,) 展成 (3,5) 二维数组、把列向量 (3,1) 也展成 (3,5) 二维数组。运算结果也是二维数组。

这两幅图中,大家还会看到,行向量、列向量之间的运算也可以获得同样的结果,请大家在 JupyterLab 中自己完成。

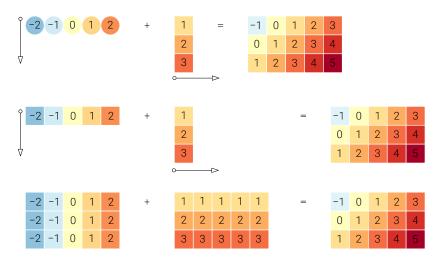


图 4. 一维数组和列向量加法,广播原则

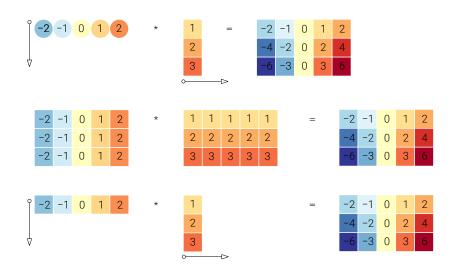


图 5. 一维数组和列向量乘法, 广播原则

二维数组和标量

图 6 所示二维数组和标量的运算相当于图 2。

本 PDF 文件为作者草稿,发布目的为方便读者在移动终端学习,终稿内容以清华大学出版社纸质出版物为准。 版权归清华大学出版社所有,请勿商用,引用请注明出处。 代码及 PDF 文件下载: https://github.com/Visualize-ML

本书配套微课视频均发布在B站——生姜 DrGinger: https://space.bilibili.com/513194466

欢迎大家批评指教,本书专属邮箱: jiang.visualize.ml@gmail.com

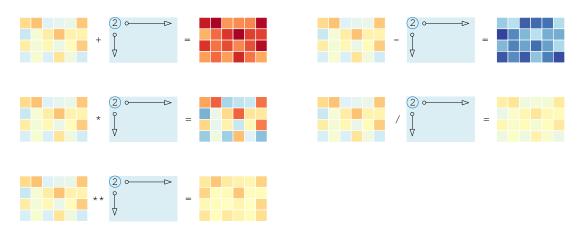


图 6. 二维数组和标量加、减、乘、除、乘幂, 广播原则

二维数组和一维数组

图 7 所示为二维数组和一维数组之间的广播原则运算。二维数组的形状为 (4, 6), 一维数组的形状为 (6,)。

图 7 等价于图 8。图 8 中,行向量是二维数组,形状为 (1, 6)。

注意, 当前 NumPy 不支持 (4,6) 和 (4,1) 之间的广播运算, 会报错。这种情况, 要用 (4,6) 和 (4,1) 之间的广播原则。

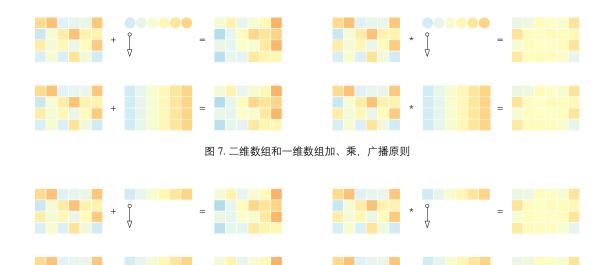


图 8. 二维数组和行向量加、乘,广播原则

二维数组和列向量

本 PDF 文件为作者草稿,发布目的为方便读者在移动终端学习,终稿内容以清华大学出版社纸质出版物为准。版权归清华大学出版社所有,请勿商用,引用请注明出处。

代码及 PDF 文件下载: https://github.com/Visualize-ML

本书配套微课视频均发布在B站——生姜 DrGinger: https://space.bilibili.com/513194466

欢迎大家批评指教,本书专属邮箱: jiang.visualize.ml@gmail.com

图 9 所示为二维数组和列向量之间的广播运算。二维数组的形状为 (4, 6), 列向量形状为 (4, 1)。它们在行数上匹配。

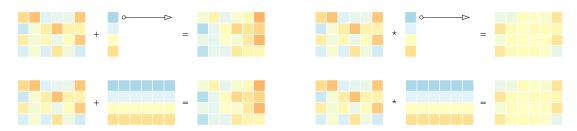


图 9. 二维数组和列向量加、乘,广播原则

15.3 常见函数

NumPy 还提供大量常用函数,如图 10 所示。NumPy 中还给出很多常用常数,比如 **numpy.pi** (圆周率)、**numpy.e** (欧拉数、自然底数)、**numpy.lnf** (正无穷)、**numpy.NAN** (非数) 等等。

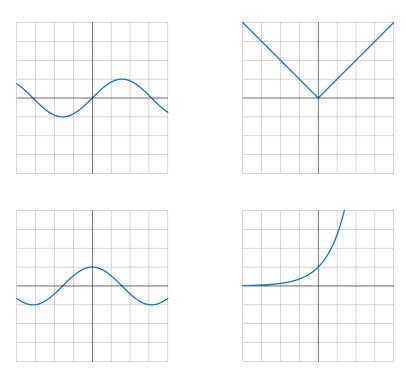


图 10. 四个常用函数

本 PDF 文件为作者草稿,发布目的为方便读者在移动终端学习,终稿内容以清华大学出版社纸质出版物为准。版权归清华大学出版社所有,请勿商用,引用请注明出处。

代码及 PDF 文件下载: https://github.com/Visualize-ML

本书配套微课视频均发布在 B 站——生姜 DrGinger: https://space.bilibili.com/513194466

欢迎大家批评指教,本书专属邮箱: jiang.visualize.ml@gmail.com

15.4 统计运算

图 11 所示为求最大值的操作。给定二维数组 A,A.max() 计算整个数组中最大值。而 A.max(axis = 0) 沿行最大值,结果为一维数组。A.max(axis = 1) 沿列最大值,结果同样为一维数组。A.max(axis = 1, keepdims = True) 的结果为列向量。

此外,计算最小值、求和、均值、方差、标准差等统计运算遵循相同的规则,请大家参考本章 Jupyter Notebook。

注意,计算方差、标准差时,NumPy 默认分母为 n (样本数量),而不是 n-1;为了计算样本方差或标准差,需要设定 ddof = 1。

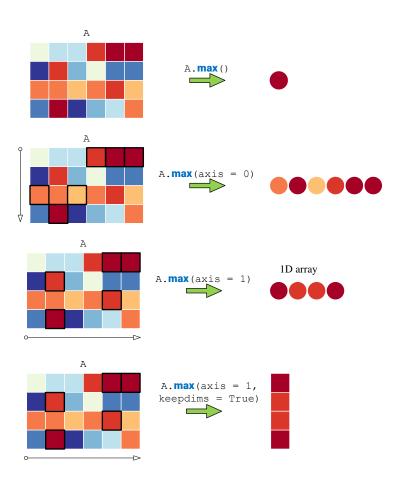


图 11. 沿不同轴求最大值

G

什么是方差?

方差是统计学中衡量数据分散程度的一种指标,用于衡量一组数据与其平均值之间的偏离程度。方差的计算是将每个数据点与平均值的差的平方求和,并除以数据点的个数n减1,即n-1。方差越大,数据点相对于平均值的离散程度就越高,反之亦然。方差常用于数据分析、建模和实验设计等领域。方差开平方结果为标准差。

本 PDF 文件为作者草稿,发布目的为方便读者在移动终端学习,终稿内容以清华大学出版社纸质出版物为准。版权归清华大学出版社所有,请勿商用,引用请注明出处。

代码及 PDF 文件下载: https://github.com/Visualize-ML

本书配套微课视频均发布在 B 站——生姜 DrGinger: https://space.bilibili.com/513194466

欢迎大家批评指教,本书专属邮箱: jiang.visualize.ml@gmail.com

NumPy 还提供计算协方差矩阵、相关性系数矩阵的函数。图 12 (a) 所示为鸢尾花数据协方差矩阵、图 12 (b) 为相关性系数矩阵。

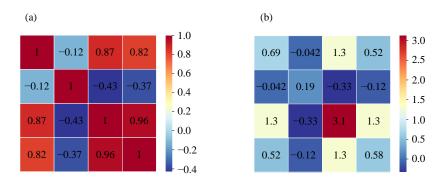


图 12. 鸢尾花数据协方差矩阵、相关性系数矩阵

(G)

什么是协方差矩阵?

协方差矩阵是一个方阵,其中的元素代表了数据中各个维度之间的协方差。协方差是用来衡量两个随机变量之间的关系的统计量,它描述的是两个变量的变化趋势是否相似,以及它们之间的相关性强度。协方差矩阵可以用于多变量分析和线性代数中的特征值分解、奇异值分解等计算。在机器学习领域,协方差矩阵常用于数据降维、主成分分析、特征提取等方面。



什么是相关系数矩阵?

相关性系数矩阵是一个方阵,其中的元素代表了数据中各个维度之间的相关性系数。相关性系数是用来衡量两个变量之间 线性关系的程度,它取值范围在-1到1之间,数值越接近于1或-1,说明两个变量之间的线性关系越强;数值越接近于 0,说明两个变量之间的线性关系越弱或不存在。相关性系数矩阵可以用于多变量分析、线性回归等领域,通常与协方差 矩阵一起使用。在机器学习领域,相关性系数矩阵常用于特征选择和数据可视化等方面。



请大家完成下面 3 道题目,它们的目的都是利用 NumPy 计算并可视化公式。

Q1. 给定如下一元高斯函数,参数 a=1,b=2,c=1。请用 NumPy 和 Matplotlib 线图可视化函数函数图像。

$$f(x) = a \exp\left(-\frac{(x-b)^2}{2c^2}\right)$$

Q2. 给定如下二元高斯函数。请用 NumPy 和 Matplotlib 三维网格面可视化二元函数图像。

$$f(x_1, x_2) = \exp(-x_1^2 - x_2^2)$$

本 PDF 文件为作者草稿,发布目的为方便读者在移动终端学习,终稿内容以清华大学出版社纸质出版物为准。版权归清华大学出版社所有,请勿商用,引用请注明出处。

代码及 PDF 文件下载: https://github.com/Visualize-ML

本书配套微课视频均发布在B站——生姜 DrGinger: https://space.bilibili.com/513194466

欢迎大家批评指教,本书专属邮箱: jiang.visualize.ml@gmail.com

Q3. 下式为二元高斯分布的概率密度函数,请用 NumPy 和 Matplotlib 填充等高线可视化这个二元函数图像。参数具体为 $\mu_X = 0$, $\mu_Y = 0$, $\sigma_X = 1$, $\sigma_Y = 1$, $\rho_{X,Y} = 0.6$ 。

$$f(x,y) = \frac{1}{2\pi\sigma_x\sigma_y\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left(-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[\left(\frac{x-\mu_x}{\sigma_x}\right)^2 - 2\rho\left(\frac{x-\mu_x}{\sigma_x}\right) \left(\frac{y-\mu_y}{\sigma_y}\right) + \left(\frac{y-\mu_y}{\sigma_y}\right)^2 \right] \right)$$

* 题目答案请参考 Bk1_Ch15_02.ipynb。