

# 第 5 次课 数组计算和曲线绘图

Python 科学计算

周吕文

宁波大学，机械工程与力学学院

2024 年 9 月 1 日



# 提要

1 向量和数组

2 绘制函数曲线

3 制作动画

4 二维数组

5 常见的线性代数运算

# 向量

## 中学数学的概念

- $(x, y)$  表示平面上的一个点,  $(x, y, z)$  表示立体空间的一个点。

## 向量的数学定义

- 数学上, 向量就是一个  $n$  元组:  $v = (v_0, \dots, v_{n-1})$

## 计算机中的向量

- 向量可以使用列表 (list) 或数组 (array) 存储,  $v_i$  存储为  $v[i]$ 。
- 数组  $\approx$  列表, 但比列表更高效。因此, 应尽可能使用数组来表示向量。

- 数组可以看做是向量的一般形式，可能会有多个索引： $A_{i,j}$ ,  $A_{i,j,k}$
- 例如表格（矩阵），有行索引和列索引

$$\begin{bmatrix} 1 & 9 & 9 & 4 \\ 0 & 7 & 2 & 9 \\ 3 & 0 & 2 & 9 \\ 9 & 3 & 8 & 4 \end{bmatrix} \quad A = \begin{bmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} & \cdots & A_{1,n} \\ A_{2,1} & A_{2,2} & \cdots & A_{2,n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{m,1} & A_{m,2} & \cdots & A_{m,n} \end{bmatrix}$$

- 索引的数量是数组的维度，向量是一维数组， $A$  是二维数组
- 在 Python 中，使用 **Numerical Python** 数组替代嵌套的列表，更高效

# 使用数组存储由曲线点坐标构成的列表

## 使用列表存储

```
>>> f = lambda x: x**3
>>> n = 5                      # 点的个数
>>> dx = 1/(n-1)              # 步长
>>> xlist = [i*dx for i in range(n)]
>>> ylist = [f(x) for x in xlist]
```

## 转为数组存储

```
>>> import numpy as np  # 要使用数组，需要载入 numpy 库
>>> x = np.array(xlist)
>>> y = np.array(ylist)
>>> x
array([0.   , 0.25, 0.5  , 0.75, 1.   ])
>>> y
array([0.         , 0.015625, 0.125   , 0.421875, 1.         ])
```

# 直接使用数组

## 使用循环计算 y

```
>>> x = np.linspace(0, 1, n)
>>> y = np.zeros(n)
>>> for i in range(n):
...     y[i] = f(x[i])
...
>>> x
array([0.    , 0.25, 0.5  , 0.75, 1.   ])
>>> y
array([0.    , 0.015625, 0.125  , 0.421875, 1.    ])
```

## 直接计算 y

```
>>> y = f(x)
>>> y
array([0.    , 0.015625, 0.125  , 0.421875, 1.    ])
```

# 数组和列表的差别

- 列表可以包含任意类型的对象，一个数组只能包含同一类型的对象
- 数组的维度和尺寸不可更改，在创建时就必需确定
- 如果数组的元素类型是整数、浮点数或复数时，存储和计算非常高效
- 数组不是标准 Python 的一部分，需要额外的库 numpy
- 使用 numpy 可直接对数组进行数学运算，避免循环，这称为向量化

## 数组在索引、切片、修改上与列表类似

```
>>> import numpy as np
>>> r = [1, 1.5, 2, 2.5]
>>> a = np.array(r)
>>> a
array([1. , 1.5, 2. , 2.5])
>>> c = np.zeros_like(r)
>>> c
array([0., 0., 0., 0.]
```

```
>>> a[0]
1.0
>>> b = a[1:-1]
>>> b
array([1.5, 2. ])
>>> a[1] = 0.1
>>> a
array([1. , 0.1, 2. , 2.5])
```

## 可以一次性操作整个数组 → 向量化

### 使用列表和 math 库中函数

```
>>> from math import pi, sin
>>> x = [pi, pi/2, pi/3]; y = [1, 2, 3]
>>> [sin(xi) for xi in x]
[1.2246467991473532e-16, 1.0, 0.8660254037844386]
>>> [x[i] + y[i] for i in range(len(x))]
[4.141592653589793, 3.5707963267948966, 4.047197551196597]
```

### 使用 numpy 库及其函数：底层计算和循环使用 C 语言实现，更高效

```
>>> import numpy as np
>>> x = np.array(x); y = np.array(y)
>>> np.sin(x)
array([1.22464680e-16, 1.00000000e+00, 8.66025404e-01])
>>> x + y
array([4.14159265, 3.57079633, 4.04719755])
```



向量化：程序更短、可读性更好、运行更快，更接近数学

$y = \sin(x)$  的向量化加速

np\_speed\_test.py

```
import numpy as np; from math import sin
from timeit import timeit
x = np.linspace(0, 2*np.pi, 100001); y = np.zeros(len(x))

t1 = timeit('for i in range(len(x)): y[i] = sin(x[i])',\
            globals=globals(), number=10)
t2 = timeit('for i in range(len(x)): y[i] = np.sin(x[i])',\
            globals=globals(), number=10)
t3 = timeit('y = np.sin(x)', globals=globals(), number=10)

print('loop: %2.4f, np loop:%2.4f, np: %2.4f' % (t1,t2,t3))
```

```
>>>
```

```
loop: 0.2339, np loop:0.7173, np: 0.0101
```

## 作用于单个数值的函数 $f(x)$ 通常对适用于数组

```
>>> from numpy import sin, exp, linspace
>>> f = lambda x: x**3 + sin(x)*exp(-3*x)
>>> f(1.2)
1.7534667772949966
>>> x = linspace(0, 2, 3)
>>> f(x)
array([0.          , 1.04189437, 8.00225392])
```

math 用于数值计算, numpy 用于数组计算

```
>>> import math, numpy
>>> x = numpy.linspace(0, 1, 3)
>>> math.sin(x[1])                                # 注意, math.sin(x) 会报错
0.479425538604203
>>> numpy.sin(x)
array([0.          , 0.47942554, 0.84147098])
```

# 数组运算被分解为一系列的单目/双目数组操作

考虑计算  $y = f(x)$ , 其中  $f(x) = x**3 + \sin(x)*\exp(-3)$

- ① `r1 = x**3`
- ② `for i in range(len(x)): r1[i] = x[i]**3` (由 C 语言实现)
- ③ `r2 = sin(x)` (由 C 语言实现)
- ④ `r3 = -3*x`
- ⑤ `r4 = exp(r3)`
- ⑥ `r5 = r3*r4`
- ⑦ `r6 = r1 + r5`
- ⑧ `y = r6`

## 注意

- 注意：数组运算的过程与在计算器上对单个数字  $x$  执行的操作相同

## 例子：曲线上的点坐标的向量化计算

$$f(x) = x^2 e^{-x/2} \sin\left(x - \frac{1}{3}\pi\right), \quad x \in [0, 4\pi]$$

计算函数  $f(x)$  曲线上  $n+1$  个点

vec\_cmpt\_xy.py

```
from numpy import *  
n = 5  
x = linspace(0, 4*pi, n+1)  
y = x**2*exp(-x/2)*sin(x-pi/3)  
print('x =' + ' '.join(['%7.4f'%i for i in x]))  
print('y =' + ' '.join(['%7.4f'%i for i in y]))
```

```
>>>
```

```
x = 0.0000  2.5133  5.0265  7.5398 10.0531 12.5664  
y =-0.0000  1.7879 -1.5209  0.2725  0.2697 -0.2554
```

- 标量：一个数
- 向量或数组：数的序列（数学中的向量或矩阵）
- 标量计算：一次算一个数
- 向量计算：一次算一个数组，不使用 python 循环
- 向量化：将循环操作数组的算法转化为直接对整个数组进行操作的过程
- 在 Python 中，不含条件判断的数学函数可以自动处理标量和向量（数组）参数（即程序员无需手动进行向量化）

## 例子：阶跃函数的向量化

阶跃函数常用于工程和科学领域

$$H(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ 1 & x \geq 0 \end{cases}$$

```
>>> def H(x):  
...     return (0 if x < 0 else 1)  
...
```

```
>>> H(1)
```

```
1
```

```
>>> x = np.linspace(-10, 10, 5)
```

```
>>> H(x)
```

```
Traceback (most recent call last):
```

```
File "<stdin>", line 1, in <module>
```

```
File "<stdin>", line 2, in H
```

```
ValueError: The truth value of an array with more than one element
```

## 例子：阶跃函数的向量化

vectorize\_heaviside\_fun.py (接下页)

```
import numpy as np; from timeit import timeit
```

```
def H(x):  
    return (0 if x < 0 else 1)
```

```
def H_loop(x):          # 当 len(x) 很大时，会很慢  
    r = np.zeros_like(x, dtype=int)  
    for i in range(len(x)):  
        r[i] = H(x[i])  
    return r
```

```
H_vec1 = np.vectorize(H) # 当 len(x) 很大时，也很慢
```

```
def H_vec2(x):  
    return np.where(x < 0, 0.0, 1.0)
```

## 例子：阶跃函数的向量化

vectorize\_heaviside\_fun.py (接上页)

```
x = np.linspace(-100, 100, 201)
t1 = timeit('y = H_loop(x)', globals=globals(), number=100)
t2 = timeit('y = H_vec1(x)', globals=globals(), number=100)
t3 = timeit('y = H_vec2(x)', globals=globals(), number=100)
print('loop: %2.4f, vec1: %2.4f, vec2: %2.4f' % (t1,t2,t3))
```

```
>>>
```

```
loop: 0.0044, vec1: 0.0028, vec2: 0.0004
```

## 含判断的一般向量化方法

`y = <表达式 1> if <条件> else <表达式 2>`

↓

`y = np.where(<条件>, <表达式 1>, <表达式 2>)`



## 数组赋值不是数组元素的拷贝：避免修改可以使用拷贝

```
>>> import numpy as np
>>> x = np.array([1, 3, 2, 4, 6])
>>> x
array([1, 3, 2, 4, 6])
```

```
>>> a = x      # 与列表相似
>>> a[-1] = 9
>>> x
array([1, 3, 2, 4, 9])
```

```
>>> b = x.copy()
>>> b[0] = 7
>>> b
array([7, 3, 2, 4, 9])
```

```
>>> x
array([1, 3, 2, 4, 9])
```

```
>>> a = x[2:] # 切片不同于列表
>>> a[-1] = 0
>>> x
array([1, 3, 2, 4, 0])
```

```
>>> b = x[2:].copy()
>>> b[-1] = 8
>>> b
array([2, 4, 8])
```

```
>>> x
array([1, 3, 2, 4, 0])
```

## 确保某个对象是数组（如果不是，把它变成数组）

```
>>> x = np.array([1, 2])
>>> a = np.asarray(x)
>>> a[1] = 0
>>> a
array([1, 0])
>>> x
array([1, 0])
```

```
>>> y = [1, 2]
>>> b = np.asarray(y)
>>> b[1] = 0
>>> b
array([1, 0])
>>> y
[1, 2]
```

```
>>> c = np.asarray(x, dtype=float)
>>> c
array([1., 0.])
>>> type(x)
<class 'numpy.ndarray'>
>>> isinstance(x, np.ndarray)
True
```

## 例子：常函数的向量化

vectorize\_constant\_fun.py

```
import numpy as np

def fs(x): return 2

def fv(x): return np.zeros(x.shape, x.dtype) + 2

def f(x):
    if isinstance(x, (float, int)): return fs(x)
    elif isinstance(x, np.ndarray): return fv(x)
    else: raise TypeError( 'x 必需数字或数组' )

print(fs(12))
print(fv(np.array([1,2,3])))
print(f(12))
print(f(np.array([1,2,3])))
```

>>>

2

[2 2 2]

2

[2 2 2]

# 数组下标的批量操作

```
>>> a = linspace(1,7,7)
>>> a
array([1., 2., 3., 4., 5., 6., 7.])

>>> a[[1,3,5]]
array([2., 4., 6.])
>>> a[[1,3,5]] = 10
>>> a
array([ 1., 10.,  3., 10.,  5., 10.,  7.])

>>> a[2:6:2]          # 等价于 a[range(2,6,2)]
array([3., 5.])
>>> a[2:6:2] = -2     # 等价于 a[range(2,6,2)] = -2
>>> a
array([ 1., 10., -2., 10., -2., 10.,  7.])
```

## 使用布尔表达式作为数组下标

```
>>> a
array([ 1., 10., -2., 10., -2., 10.,  7.])

>>> b = a<0
>>> b
array([False, False,  True, False,  True, False, False])
>>> a[b]
array([-2., -2.])

>>> a[a<0]
array([-2., -2.])

>>> a[a<0] = a.max()
>>> a
array([ 1., 10., 10., 10., 10., 10.,  7.])
```

# 数组的一些方法和函数

|   |   |
|---|---|
| <code>array(1d)</code>  | 将列表 1d 的数据复制建立 numpy 数组   |
| <code>asarray(d)</code>   | 使用 d 创建数组, 如果 d 是数组, 则不拷贝   |
| <code>zeros(n)</code> 、 <code>zeros(n, int)</code>                | 创建包含 n 个浮点、整数 0 的数组   |
| <code>zeros((m,n))</code>   | 创建 $m \times n$ 的 0 数组  |
| <code>zeros_like(x)</code>  | 创建数组, 维度和数据都和 x 一样  |
| <code>linspace(a,b,m)</code>                                      | 返回从 a 到 b (含) 的 m 个等间距样本的数组   |
| <code>arange(a,b,d)</code>  | 返回从 a 到 b (不含) 固定步长 d 的排列数组   |
| <code>len(a)</code> 、 <code>a.shape</code> 、 <code>a.dtype</code> | 数组 a 的长度、维度 (元组)、元素类型   |
| <code>a.reshape(3,2)</code>                                       | 将 a 中的数据组织成 $3 \times 2$ 的数组  |
| <code>a[i]</code>   | 访问序号为 i 的元素   |
| <code>a[i,j]</code>   | 二维数组元素的访问   |
| <code>a[1:8:3]</code>   | 切片: 1,4,7   |
| <code>b = a.copy()</code>   | 数组拷贝  |
| <code>sin(a)</code> , <code>exp(a)</code> , ...                   | 可作用于数组的 numpy 函数  |
| <code>c = concatenate((a, b))</code>                              | 连接 a 和 b, 赋值给 c   |
| <code>c_[a,b]</code> 、 <code>r_[a,b]</code>                       | 按列或行增加拼接两个数组 a 和 b  |
| <code>c = where(cond, a1, a2)</code>                              | <code>c[i] = a1[i]</code> <b>if</b> <code>cond[i]</code> <b>else</b> <code>a2[i]</code> |
| <code>isinstance(a, ndarray)</code>                               | 如果 a 是 numpy 数组, 则返回真   |

## 1 数组切片

文件名: array\_slicing.py

- 创建一个值为 0, 0.1, 0.2, ..., 1.5 的数组 `w`。
- 打印出 `w[:]`、`w[:-2]`、`w[::5]`、`w[2:-2:3]`，并确保搞清楚输出的每种切片的具体含意。

## 2 填充数组

文件名: fill\_arrays.py

在区间  $[-4, 4]$  上等间隔地取 11 个坐标值，存储在数组 `x` 中。根据下式

$$h(x) = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{1}{2}x^2}$$

计算相应的  $h(x)$  存储在数组 `y` 中。使用以下两种方式实现以上操作：

- 使用 `for` 循环计算 `x` 和 `y` 数组的每一个元素。
- 使用 Numpy 包中的 `linspace` 函数产生 `x`，`y` 则使用向量参数 `x` 计算。

# 提要

1 向量和数组

2 绘制函数曲线

3 制作动画

4 二维数组

5 常见的线性代数运算



# 绘制曲线图

pyplot\_basic.py

```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
t = np.linspace(0, 3, 51)
y = t**2*np.exp(-t**2)
```

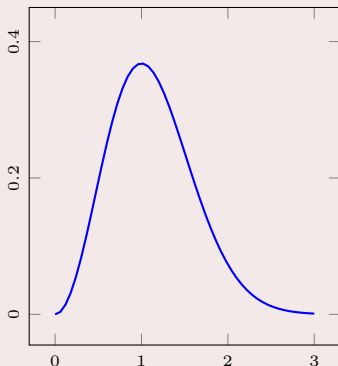
```
plt.plot(t, y)
```

# 可保成图像为指定格式

```
plt.savefig('fig.pdf')
plt.savefig('fig.png')
plt.savefig('fig.eps')
```

```
plt.show()
```

$$y(t) = t^2 e^{-t^2}$$



# 装饰图形

pyplot\_decorate.py

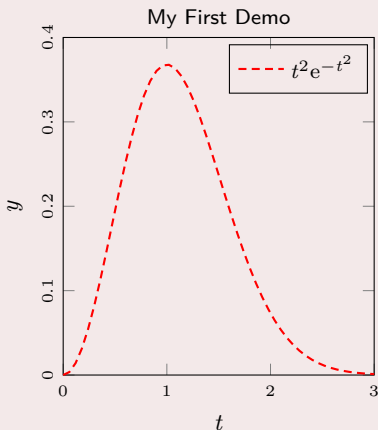
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt

t = np.linspace(0, 3, 51)
y = t**2*exp(-t**2)

plt.plot(t, y, '--r', \
         label='$t^2 e^{-t^2}$')

plt.axis([0,3, 0,0.4])
plt.title('My First Demo')
plt.xlabel('t'); plt.ylabel('y')
plt.legend()
plt.show()
```

$$y(t) = t^2 e^{-t^2}$$



## 在一个图中画多条曲线

pyplot\_2curves.py

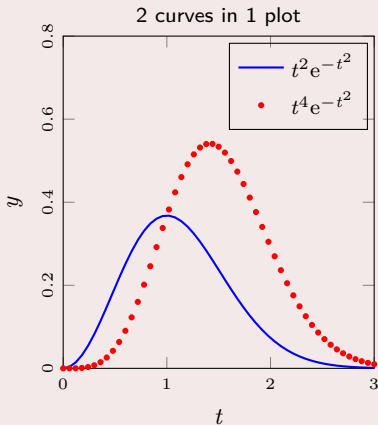
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
f = lambda t: t**2*np.exp(-t**2)
h = lambda t: t**4*np.exp(-t**2)
t = np.linspace(0, 3, 51)
```

```
plt.plot(t, f(t), 'b-', \
         label='$t^2 e^{-t^2}$')
plt.plot(t, h(t), 'ro', \
         label='$t^4 e^{-t^2}$')
plt.axis([0,3,0,0.8])
plt.title('2 curves in 1 plot')
plt.xlabel('t'); plt.ylabel('y')
plt.legend(); plt.show()
```

$$y_1 = f(t) = t^2 e^{-t^2}$$

$$y_2 = h(t) = t^4 e^{-t^2}$$



## 一条 plot 命令同时画两条曲线

pyplot\_2curves2.py

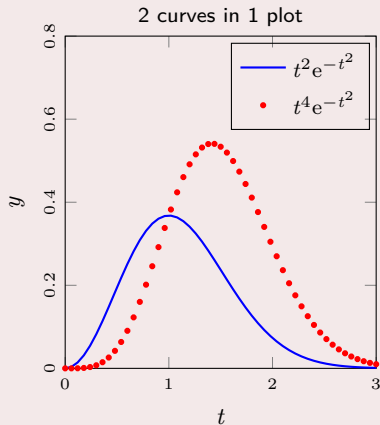
```
import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
```

```
f = lambda t: t**2*np.exp(-t**2)
h = lambda t: t**4*np.exp(-t**2)
t = np.linspace(0, 3, 51)
```

```
plt.plot(t, f(t), 'b-', \
         t, h(t), 'ro')
plt.legend([' $t^2 e^{-t^2}$ ', \
          ' $t^4 e^{-t^2}$ '])
plt.axis([0,3,0,0.8])
plt.title('2 curves in 1 plot')
plt.xlabel('t'); plt.ylabel('y')
plt.show()
```

$$y_1 = f(t) = t^2 e^{-t^2}$$

$$y_2 = h(t) = t^4 e^{-t^2}$$



## 3 绘制公式

文件名: plot\_ball.py

绘制函数图像:

$$y(t) = v_0 t - \frac{1}{2}gt^2, \quad g = 9.8, \quad t \in [0, 2v_0/g]$$

具体要求如下:

- 编写带参数的函数实现上式, 并使用数组向量化计算曲线上的点坐标。
- 用不同的颜色分别绘制  $v_0 = 10$  和  $v_0 = 12$  的两条曲线。
- 为两条曲线添加相应的图例。
- 将坐标轴标签设置为 “time (s)” 和 “height (m)”。
- 将坐标轴的显示范围调整到合适的区间。
- 添加图名为 “Position of the ball”。

# 提要

1 向量和数组

2 绘制函数曲线

3 制作动画

4 二维数组

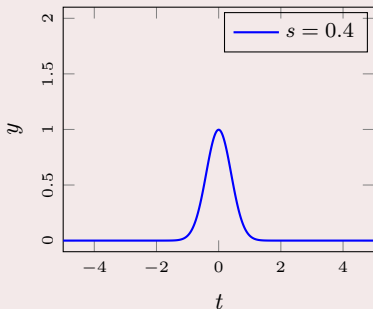
5 常见的线性代数运算

高斯/贝尔函数：  $m$  对称轴，  $s$  函数的宽度

$$f(x, m, s) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}s} \exp \left[ -\frac{1}{2} \left( \frac{x - m}{s} \right)^2 \right]$$

动画是由一组图像构成

- 目的：制作动画，演示当  $s$  变小时，函数  $f$  的变化
- 方法：绘制  $s$  取不同值时的一组图像
- 实现： $s$  从 2 循环到 0.2，为每个值绘制一幅图像，组合起来就是动画
- 注意：坐标轴范围不要变，否则会有影响效果



## 制作动画：生成每一帧图像

movie\_mpl.py

```
import numpy as np; import matplotlib.pyplot as plt
def f(x, s, m=0):
    return 1/(2*np.pi)**0.5/s * np.exp(-1/2*((x-m)/s)**2)

S = np.linspace(2, 0.2, 31)
x = np.linspace(-5, 5, 1000)

lines = plt.plot(x, f(x,2))
plt.axis([-5, 5, -0.1, 2.1])
for i, s in enumerate(S):
    lines[0].set_ydata(f(x,s)) # set_data(x, f(x,s))
    plt.legend(['s = %4.2f' % s])
    plt.savefig('tmp_%04d.png' % i)
    plt.pause(0.1)
```



# 制作动画：将一组图像组合起来就是动画

## Windows 系统：使用系统自带的 Movie Maker

- 导入所有图片（Home – Add Videos and Photos）
- 设置每个图片的播放时间，如 0.3 秒（Edit – Duration）
- 存储动画文件（File – Save Movie – For computer）

## Linux 系统：使用 convert 和 ffmpeg 命令

```
nbu@ubuntu:~# convert -delay 20 tmp_*.png movie.gif  
nbu@ubuntu:~# ffmpeg -framerate 5 -i tmp_%4d.png movie.mp4
```

## 在线工具：ezgif.com/maker

- 上传所有图片（Upload images – Choose Files – Upload files!）
- 设置每个图片的播放时间（Delay time）
- 生成动画文件（Make a GIF!）

## 制作动画：另一种方法 – 使用 FuncAnimation

movie\_FuncAnimation.py

```
import matplotlib.animation as animation
```

```
fig = plt.figure()
```

```
lines = plt.plot(x, f(x,2))
```

```
plt.axis([-5, 5, -0.1, 2.1])
```

```
def frame(args): # 返回动画中的一帧图像
```

```
    i, s, x, lines = args
```

```
    y = f(x, s)
```

```
    lines[0].set_data(x, y)
```

```
    return lines
```

```
args = [(i, s, x, lines) for i, s in enumerate(S)]
```

```
m = animation.FuncAnimation(fig, frame, args, interval=150)
```

```
m.save('movie.gif', fps=5)
```

```
plt.show()
```

# 提要

1 向量和数组

2 绘制函数曲线

3 制作动画

4 二维数组

5 常见的线性代数运算

## 二维数组的表示

```
>>> import numpy as np
>>> A = np.zeros((3,4))
>>> A
array([[0., 0., 0., 0.],
       [0., 0., 0., 0.],
       [0., 0., 0., 0.]])
>>> A[0,0] = -1
>>> A[1,0] = 1
>>> A[2,0] = 10
>>> A[0,1] = -5
>>> A[2,3] = -100 # 也可以像访问嵌套列表一样: A[2][3] = -100
>>> A
array([[ -1.,  -5.,   0.,   0.],
       [  1.,   0.,   0.,   0.],
       [ 10.,   0.,   0., -100.]])
```

# 将嵌套列表转换为二维数组

## 嵌套列表

```
>>> Cdegrees = [-30 + i*10 for i in range(3)]
>>> Fdegrees = [9/5*C + 32 for C in Cdegrees]
>>> table = [[C, F] for C, F in zip(Cdegrees, Fdegrees)]
>>> print(table)
[[-30, -22.0], [-20, -4.0], [-10, 14.0]]
```

## 二维数组

```
>>> arr2d = np.array(table)
>>> print(arr2d)
[[-30. -22.]
 [-20.  -4.]
 [-10.  14.]]
>>> arr2d.shape
(3, 2)
```

## 循环遍历二维数组

```
>>> for i in range(arr2d.shape[0]):           # 使用二重循环
...     for j in range(arr2d.shape[1]):
...         print('arr2d[%d,%d] = %g' % (i, j, arr2d[i,j]))
...
arr2d[0,0] = -30
...
arr2d[2,1] = 14
```

```
>>> for i, value in np.ndenumerate(arr2d): # 使用单重循环
...     print('索引 %s 值为 %g' % (i, value))
...
索引 (0, 0) 值为 -30
...
索引 (2, 1) 值为 14
```

## 获取二维数组的切片：对每一维分别使用 start:stop:inc

```
>>> arr2d
array([[ -30.,  -22.],
       [ -20.,   -4.],
       [ -10.,  14.]])

>>> arr2d[0:arr2d.shape[0], 1] # = arr2d[0:,1] 或 arr2d[:,1]
array([-22.,  -4.,  14.])

>>> t = np.linspace(1, 30, 30).reshape(5, 6)

>>> t
array([[ 1.,  2.,  3.,  4.,  5.,  6.],
       [ 7.,  8.,  9., 10., 11., 12.],
       [13., 14., 15., 16., 17., 18.],
       [19., 20., 21., 22., 23., 24.],
       [25., 26., 27., 28., 29., 30.]])

>>> t[1:-1:2, 2:] # 对第一维取 1:-1:2, 对第二维取 2:
array([[ 9., 10., 11., 12.],
       [21., 22., 23., 24.]])
```

# 课堂练习

## 4 绘制双列文件中的数值

文件名: read\_2cols.py

文件 `xy.dat` 包含两列数据, 对应曲线的  $x$ 、 $y$  坐标。编写程序, 用以下两种方式将数据读入二维数组, 并绘制相应的图像:

- 使用之前学过方式的读取文件。
- 函数 `numpy.loadtxt` 可读取表格数据文件, 并返回二维数组。

## 5 用多项式拟合数据

文件名: density\_air\_polyfit.py

文件 `density_water.dat` 包含水的温度和密度, 请根据以下找到水的密度与温度的简单数学多项式关系:

- Numpy 中的函数 `polyfit(x, y, n)` 可以找到阶数为  $n$  的多项式

$$y = a_0x^n + a_1x^{n-1} + \cdots + a_{n-1}x + a_n$$

最大程度 (最小二乘) 地拟合数组  $x$  和  $y$  中的数据。

- `y = polyval(a, x)` 则可以根据多项式系数  $a$  和数组  $x$  求相应的  $y$ 。



# 提要

1 向量和数组

2 绘制函数曲线

3 制作动画

4 二维数组

5 常见的线性代数运算

## 逆、行列式和特征值

```
>>> import numpy as np
>>> A = np.array([[2, 0], [0, 5]], dtype=float)
>>> np.linalg.inv(A) # 逆矩阵
array([[0.5, 0. ],
       [0. , 0.2]])

>>> np.linalg.det(A) # 行列式
9.999999999999998

>>> eig_vals, eig_vecs = np.linalg.eig(A) # 特征值和特征向量
>>> eig_vals
array([2., 5.])
>>> eig_vecs
array([[1., 0.],
       [0., 1.]])
```

# 乘积和范数

```
>>> a = np.array([4, 0])
>>> b = np.array([0, 1])

>>> np.dot(A, a)          # 矩阵点积向量
array([8., 0.])
>>> np.dot(a, b)          # 向量点积向量
0

>>> B = np.ones((2, 2))
>>> np.dot(A, B)          # 矩阵点积矩阵
array([[2., 2.],
       [5., 5.]])

>>> np.linalg.norm(A) # 范数
5.385164807134504
```

## 求和与极值

```
>>> B = np.array([[1, 2], [3, -4]])
>>> np.sum(B)           # 求和, 等价于 B.sum()
2
>>> np.sum(B, axis=0)   # 沿着第 0 维索引 (行) 求和
array([ 4, -2])
>>> np.sum(B, axis=1)   # 沿着第 1 维索引 (列) 求和
array([ 3, -1])

>>> np.max(B)           # 最大值, 等价于 B.max()
3
>>> np.max(B, axis=0)   # 沿着第 0 维索引 (行) 引最大值
array([3, 2])
>>> np.min(B)           # 最小值, 等价于 B.min()
-4
>>> np.min(B, axis=1)   # 沿着第 1 维索引 (列) 引最小值
array([ 1, -4])
```

## 6 验证线性代数结果

文件名: verify\_linalg.py

生成三个  $n \times n$  的随机矩阵 **A**、**B** 和 **C**，然后验证以下线性代数等式：

- $(\mathbf{A} + \mathbf{B})\mathbf{C} = \mathbf{AC} + \mathbf{BC}$
- $(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$
- $\det(\mathbf{AB}) = \det\mathbf{A} \det\mathbf{B}$

## 7 求解线性方程组

文件名: linear\_eqs.py

用 numpy 库中矩阵求逆的方式求解以下线性方程组：

$$\begin{cases} x + y + z = 6 \\ 2y + 5z = -4 \\ 2x + 5y - z = 27 \end{cases}$$

The End!