

# 科学计算基础 (1)

September 13, 2022

# 一内容

- 1 Python 运行环境 (以 Jupyter 为例)
- 1.1 创建 cell, 运行 cell, 写 Markdown 类 cell
- 2 简单运算
- 2.1 实数运算

运算	加法	减法	乘法	除法	幂方
符号	+	_	*	/	**

# 2.2 常用函数 (sin, cos, exp, log)

函数名称	正弦	余弦	正切	以e为底的指数函数	以e为底的对数函数
数学符号	$\sin(x)$	$\cos(x)$	$\tan(x)$	$e^x$	ln(x)
Numpy 函数符号	np.sin(x)	np.cos(x)	np.tan(x)	$\operatorname{np.exp}(x)$	$\log(x)$

注意: 数学符号与 Numpy 函数符号的区别

# 3 矩阵输入

# 3.1 向量

numpy.array(), numpy.arange(), numpy.linspace(), numpy.zeros(), numpy.ones()

#### 3.2 矩阵

numpy.array(), numpy.zeros(), numpy.ones()



说明: 控制对以上函数输入的维度来获得向量或矩阵

# 4 矩阵运算

# 4.1 《线性代数》中提及的矩阵运算

运算	加法	减法	乘法	幂方	转置
符号	+	_	@ 或 dot()	**	Т.

注意:Python 矩阵除法运算需要通过 numpy.linalg.inv() 方法求解矩阵的逆来实现.

# 4.2 点运算 (两个同型矩阵对应元素的运算)

运算	点乘	点除
符号	*	/ 或 numpy.devide

#### 4.3 其他矩阵运算

运算	行列式	秩	特征值
Numpy 函数	np.linalg.det	np.linalg.matrix_rank	np.linalg.eig

# 5 矩阵函数

5.1 正弦, 余弦, 指数, 对数 (与实数函数符号相同)

#### 5.2 其他函数

 $numpy.ones(), \ numpy.zeros(), \ numpy.abs(), \ numpy.max(), \ numpy.min()$ 

# 6 变量

7 py 文件: 命名规则, 保存路径

# 8 多项式相关

• 多项式表示 (数值计算)

np.poly1d 函数



```
import numpy as np
a = np.array([2,1,1])
np.poly1d(a)
```

# np.roots 函数

```
p = np.array([3, -2, -4])
r = np.roots(p)
```

#### np.convolve 函数

```
u = np.array([1, 0, 1])
v = np.array([2, 7])
w = np.convolve(u, v)
```

# np.polyval 函数

```
coef = np.array([1, 0, -1])
np.polyval(coef, np.arange(-1, 1, 0.1))
```

• 多项式表示 (符号计算)

sympy

```
from sympy import *
    x = Symbol('x')
```

solve

```
solve(Eq(x**2 - 1))
```

• 符号计算转为数值运算

lambdify 函数



```
_{1} a = np.pi / 3
_{2}|x = symbols('x')
| expr = sin(x) |
 f = lambdify(x, expr, 'numpy')
 f(a)
```

#### 画图 9

#### matplotlib.pyplot.plot 函数

绘制函数  $\frac{1}{1+r^2}$  在区间 [-5,5] 上的图形 绘制多项式  $2.1x^4 - 1.2x + 2$  在区间 [-1,2] 上的图形

# 练习

1. 计算如下表达式的值

(1) 
$$1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \frac{1}{4}$$

(2) 
$$\sin(\frac{\pi}{15})\cos(1.234)$$

(3) 
$$e^2 + \ln(\frac{6}{5}) - 1.01^{-10}$$

2. 已知 
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -1 & -2 & 4 \\ 0 & 5 & 1 \end{bmatrix}, 求 3AB - 2A 和 A^TB.$$

3. 已知 
$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$
,求  $A^{22}$ .

$$4.$$
 已知  $A = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix}$ ,计算

- $(1) \sin(A).*\cos(A)$   $(2) \sin(A)*\cos(A)$  (3) 行列式 |A|
- (4) A 的秩 (5) A 的全部特征值
- 5. 已知  $A = [1 \ 2 \ 3 \ -2 \ 4 \ 1]$ , 计算 A 的绝对值,最大值,最小值.



6. 用以下两种数学上等价的表达式进行计算,对比结果,解释误差产生的原因.

$$\ln(10^{15} + 1) - \ln(10^{15}), \quad \ln(\frac{10^{15} + 1}{10^{15}}) = \ln(1 + 10^{-15})$$

- 7. 分别使用 np.roots 和 solve 函数, 计算  $x^2 56x + 1 = 0$  的两个根.
- 8. 计算多项式乘法

(1) 
$$(x^2+1)(-3x+1)$$
 (2)  $(x+1)(x^3+x+9)$ 

- 9. 计算多项式  $x^4 + 8x^3 10$  除以多项式  $2x^2 x + 3$ .
- 10. 计算多项式  $x^{20} 1$  在点  $x = 0, 1, \dots 10$  处的函数值.
- 11. 绘制以下函数在区间 [1,2] 上的图形.
  - (1)  $e^x \cos(20\pi x)$  (2)  $\tan(\ln(10x))$

# 三 作业

# 1. 二进制产生的误差

实验目的: 理解计算机内部的二进制运算法则及其产生的误差

实验内容: 用 Python 计算

$$\sum_{i=1}^{1000} 0.1 - 100$$

观察发生的现象并试着解释原因.

提示: 结果居然有误差! 因为从十进制数角度分析, 这一计算应该是准确的. 该实验反映了计算机内部的二进制本质.

#### 2. 数值稳定性

实验目的: 对数值稳定性有一定的直观感受.

实验内容: 考虑一个高次的代数多项式.

$$p(x) = (x-1)(x-2)\cdots(x-20) = \prod_{k=1}^{20} (x-k)$$

显然,该多项式的全部根为 1,2,…,20 共计 20 个,且每个根都是单重的.

现考虑该多项式的一个扰动

$$p^{\epsilon}(x) = p(x) + \epsilon x^{19}$$

其中  $\epsilon$  是一个非常小的数. 这相当于对原多项式中  $x^{19}$  的系数做一个小扰动. 试通过以下实验分析比较多项式 p(x) 和  $p^{\epsilon}(x)$  的零点,对小量  $\epsilon$  的敏感性.

- (1) 分别取  $\epsilon = 10^{-8}, 10^{-9}, 10^{-10}$ ,利用 np.roots 函数计算 p(x) 和  $p^{\epsilon}(x)$  的零点;
- (2) 将这些零点会在同一张图上 (注意: 图中 x-轴为实轴,y-轴为虚轴).



# 3. 数值计算与符号计算

实验目的: 感受数值计算与符号计算在计算速度上的差别

实验内容: 利用 solve 函数, 采用符号计算的方式完成上一题中的实验内容