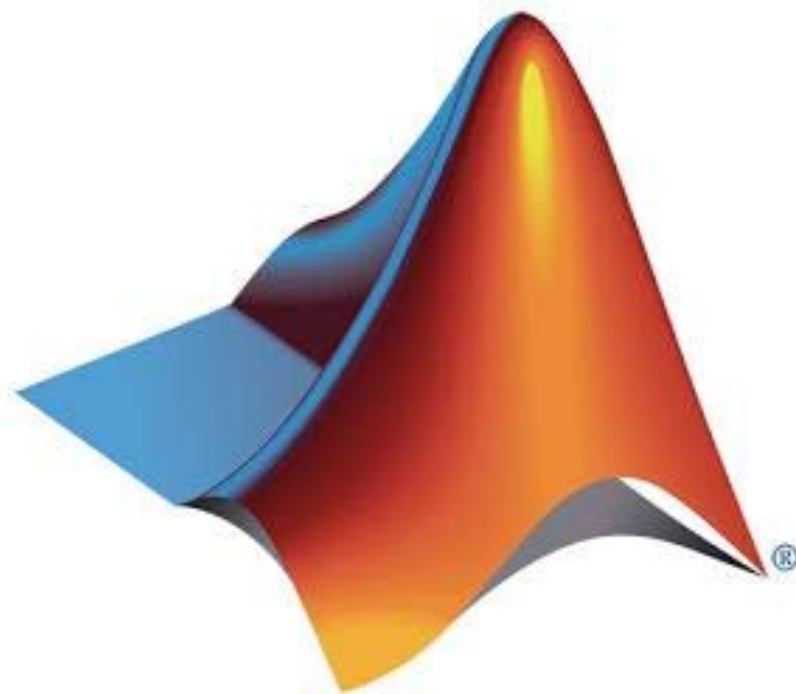
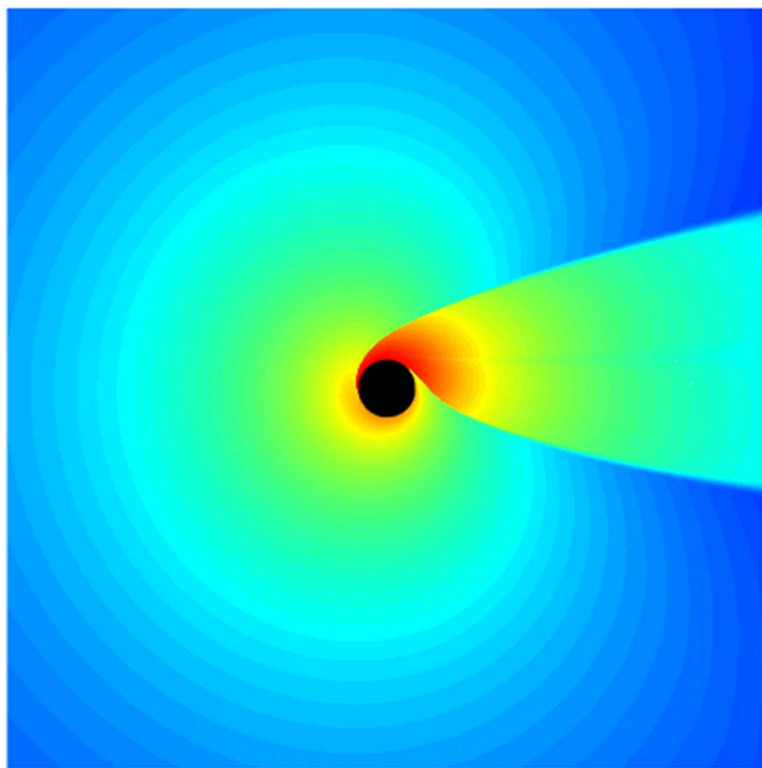


# 数学实验

# Mathematical Experiments



# MATLAB符号计算

本次实验我们学习运用 MATLAB 一个很特别的工具箱——符号数学工具箱 (Symbolic Math Toolbox)，运用该工具箱我们可以进行解析数学运算和任意指定精度数值计算，包括矩阵、函数、微积分和微分方程等：还介绍 MATLAB 便捷函数作图方法。

# 快速入门：求极限，求导数

数学问题	MATLAB程序
$\lim_{x \rightarrow +\infty} e^{-x} = 0$	<pre>syms x; r=limit(exp(-x),x,+inf)</pre>
$(x^2 e^x)' = 2x e^x + x^2 e^x$	<pre>syms x; d=diff(x*x*exp(x),x,1)</pre>

# MATLAB 符号计算和作图命令

主题词	意义	主题词	意义
<b>sym</b>	将数值或字符串转化为符号	<b>diff</b>	求导函数
<b>symfun</b>	定义符号函数	<b>taylor</b>	Taylor 展开
<b>syms</b>	定义符号变量或函数	<b>taylor</b>	Taylor 展开计算器
<b>subs</b>	变量替换	<b>jacobian</b>	Jacobi 矩阵
<b>digits</b>	定义数值精度	<b>int</b>	积分
<b>vpa</b>	任意精度计算	<b>solve</b>	解方程
<b>double</b>	将符号对象转化为数值	<b>pasolve</b>	方程数值解
<b>char</b>	将符号对象转化为字符串	<b>dsolve</b>	解微分方程
<b>factor</b>	因式分解	<b>ezplot</b>	便捷函数曲线
<b>expand</b>	展开式	<b>ezpolar</b>	极坐标图
<b>collect</b>	合并同类项	<b>ezplot3</b>	空间曲线
<b>finverse</b>	求反函数	<b>ezmesh</b>	网面
<b>compose</b>	求复合函数	<b>ezsurf</b>	曲面
<b>simplify</b>	化简	<b>ezcontour</b>	等高线
<b>simple</b>	化为最短形式	<b>latex</b>	数学公式的 LaTeX 格式
<b>numden</b>	分式通分	<b>ccode</b>	数学公式的 C 语言代码
<b>funtool</b>	函数计算器	<b>matlabfunctionev</b>	数学公式的 MATLAB 代
<b>limit</b>	符号极限	<b>alin</b>	码调用 Mupad 计算
<b>symsum</b>	级数求和	<b>mupad</b>	进入 Mupad 界面

# 实验1：符号对象

## 1. 符号对象的定义

符号运算使用一种特殊的数据类型，称为符号对象 (symbolic object)，用字符串形式表达，但又不同于字符串。符号运算中的变量、两数和表达式都是符号对象。

`syms var1 var2...` 定义 `var1`, `var2`, ... 为符号变

`s=sym(str)` 将数值或字符串 `str` 转化为符号对象 `s`, 数值为有理表示

`s=sym(num, 'd')` 将数值表达式转化为符号表达式, 数值用十进制表示

`subs(s, old, new)` 将符号表达式 `s` 中的符号变量 `old` 用 `new` 代替

# 实验1：符号对象

```
>>n=pi^2    %这是数值表达式
```

```
n= 9.8696
```

```
>>a=sym(n) %数值转化为符号对象，有理表示
```

```
a= 2778046668940015/281474976710656
```

```
>>b=sym(n,'d') %数值转化为符号对象，十进制表示
```

```
b= 9.869604401089357992304940125905
```

```
>>c=sym(pi)^2 %字符串转化为符号对象
```

```
c= pi^2
```

```
>>syms x y z; %定义符号变量x,y,z，注意变量间不加逗号
```

```
>>d=x^3+2*y^2+c %符号计算表达式
```

```
d= x^3+2*y^2+pi^2
```

```
>>A=[a b;c-d d-x^3] %由符号表达式产生的符号矩阵，  
其表达与数值矩阵有明显区别
```

# 实验1：符号对象

A=

[2778046668940015/281474976710656,9.86960440108935799  
2304940125905]

$[-x^3-2*y^2, 2*y^2+\pi^2]$

>>A=subs(A,x,c)      %将符号变量x用符号对象c替代

A=

[2778046668940015/281474976710656,9.86960440108935799  
2304940125905]

$[-\pi^6-2*y^2, 2*y^2+\pi^2]$

>>A=subs(A,y,0.1)      %再将符号变量y用数值0.1替代

A=

[2778046668940015/281474976710656,9.86960440108935799  
2304940125905]

$[-\pi^6-1/50, -\pi^2+1/50]$

观察工作区（workspace）各变量数据类型。

每个符号对象占用60字节，远大于数值或字符，同时其运算速度也慢许多。

# 实验1：符号对象

## 2. 定义符号变量用法比较

**syms**与**sym**使用对比：

**示例：使用syms定义**（与下列调用sym语句效果相同）

```
syms x y real
```

**使用sym定义：**

```
x=sym( 'x' , ' real' );
```

```
y=sym( 'y' , ' real' );
```



# 实验1：符号对象

## 3. 符号表达式的化简

simplify: 对表达式进行简化

示例:

```
syms x y
```

```
s1=simplify(cos(x)^2-sin(x)^2)
```

```
s2=simplify(x^3+3*x^2+3*x+1)
```

返回结果:

```
s1=cos(2*x)
```

```
s2=(x+1)^3
```

# 实验1：符号对象

## 4. 计算精度和数据类型转换

符号数值计算默认精度为32位十进制，是MATLAB数值计算的两倍，符号工具还提供了计算精度设置命令，可以定义任何精度的数值计算.

`digits(n)` 将数值计算精度设置为n位

`x=vpa(s)` 求s的数值结果

`x=vpa(s, n)` 采用n位计算精度求s得数值结果

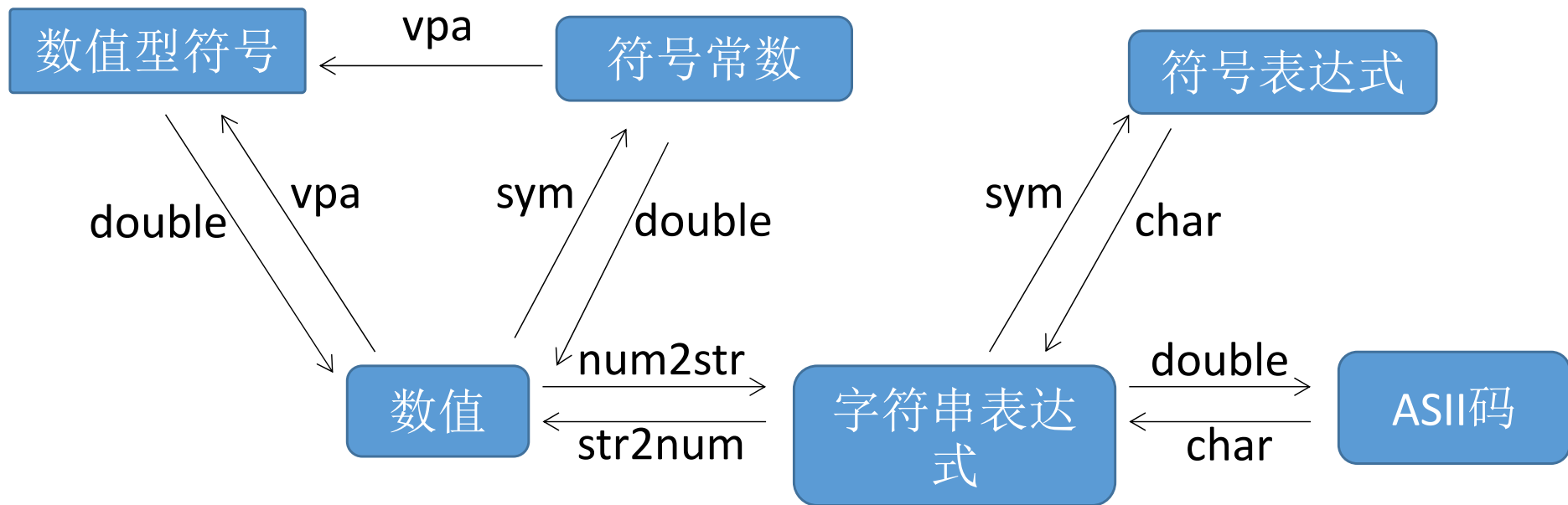
`double(s)` 将符号对象转化为双精度数值

`Char(s)` 将符号对象转化为字符出

# 实验1：符号对象

## 4. 计算精度和数据类型转换

下图给出了MATLAB中数据类型之间的转换。



数据类型转换

```
>>2^10000
```

```
ans=
```

```
Inf
```

```
>>a=sym(2);b=a^10000
```

```
b=
```

```
19950631168075838488374216268...709376
```

%很长的整数，准确的，

而不是近似的>>vpa(b)

```
ans=
```

```
1.9950631168807583848837421626836e+3010    %超过realmax的  
实数
```

```
>>double(b)    %大大超出 MATLAB浮点数上限 realmax,判断为无  
穷大
```

```
ans
```

```
Inf
```

```
>>format long;pi^2, format short      %MATLAB数值计算
```

```
ans=
```

```
9.86960440108936
```

```
>>c=sym(pi)^2;
```

```
>>vpa(c,16)      %16位,与 MATLAB数值计算相仿
```

```
ans=
```

```
9.86960401089357
```

```
>>vpa(c)         %32位,默认
```

```
ans=
```

```
9.8696044010893586188344909998761
```

```
>>vpa(c,50 )%高精度显示
```

```
ans=
```

```
9.8696044010893586188344909998761511353136994072408
```

```
>> double(c)     %转化为数值型
```

```
ans=
```

```
9.8696
```

# 实验2：符号矩阵和符号函数

## 1. 矩阵

MATLAB大部分矩阵和数组运算符及命令都可以用于符号矩阵.

举例：

```
>>clear;syms a b c d;A=[a,b,a,d];
```

```
>>B=inv(A)
```

```
>>A.\B,A\B
```

```
>>eig(A)
```

# 实验2：符号矩阵和符号函数

## 2. 符号函数计算

大部分MATLAB数学函数和逻辑关系运算也可用于符号对象. 另外还有

`factor(expr)` 对`expr`作因式分解

`expand(expr)` 将`expr`展开

`collect(expr,v)` 将`expr`按变量`v`合并同类项

`simplify(expr), simple(expr)` 将`expr`化简

`g=finverse(f,v)` 求函数`f(v)`的反函数`g(v)`

`symfun(expr,arg)` 定义符号函数,`expr`为函数表达式,`arg`为自变量

`syms fun(var1,var2,...)` 定义符号函数

# 实验2：符号矩阵和符号函数

## 2. 符号函数计算

大部分MATLAB数学函数和逻辑关系运算也可用于符号对象. 另外还有

`latex(expr)`            数学公式的LaTeX输出

`ccode(expr)`            数学公式的C语言代码

`matlabFunction(expr)`    数学公式的MATLAB函数，注意F要大写

`fg=compose(f,g)`        求函数 $f(v)$ 和 $g(v)$ 的复合函数 $f(g(v))$

`[n,d]=numden(expr)`    分式通分,n返回分子,d返回分母

`Funtool`                函数分析图形界面



## 实验2：符号矩阵和符号函数

例（多项式运算） 令  $f(x, y) = (x - y)^3$ ,  $g(x, y) = (x + y)^3$ , 考虑相关运算.

```
>>syms x y;f=(x-y)^3;g=(x+y)^3;
```

```
>>h=f*g
```

```
>>hs=expand(h) %展开
```

```
>>hf=factor(hs) %因式分解
```

```
>>s=subs(h, y, x^2+x+1) %x^2+x+1替换h中的y
```

```
>>fun=symfun(f*g, [x, y]) %定义了符号函数，自变量是x, y
```

```
fun(x, y)=(x+y)^3*(x-y)^3
```

```
>>s=fun(x, x^2+x+1) %符号函数计算，无须subs
```

```
>>scol=collect(s, x) %合并同类项
```

```
>>ssim=simplify(scol) %化简
```

```
>>latex(ssim) %数学公式的LaTeX输出
```

```
>>ccode(ssim) %数学公式的c语言代码
```

```
>>matlabFunction(ssim) %数学公式的匿名函数代码
```

```
>> matlabFunction(ssim, 'file', 'ssample')  
%产生数学公式的M函数这时在当前文件夹产生一个M  
函数文件ssample.m, 表达ssim数学公式.
```

下面是一个简单的反函数及复合函数的例子.

```
>> t=x^(1/3); v=finverse(t, x)
```

```
v=
```

```
x^3
```

```
>> tv=compose(t, v)
```

```
tv=
```

```
(x^3)^1/3
```

```
>> funtool
```

最后的命令打开一个函数计算器, 可直观地进行上述代数运算以及下一节的微积分运算, 就像一个能做解析运算和作图的掌上计算器.

# 实验3：符号微积分

## 1. 复合计算函数compose

### 主要用法：

- `compose(f, g)` 返回复合函数 $f(g(y))$ ，其中 $f=f(x)$ ， $g=g(y)$ 。

$x$ 和 $y$ 分别为`findsym`从 $f$ 、 $g$ 中找到的符号变量。

- `compose(f, g, z)` 返回复合函数 $f(g(z))$ ， $f=f(x)$ ， $g=g(y)$ ， $x, y$ 含义同上一种用法。

最后用指定变量 $z$ 代替变量 $y$ 。

- `compose(f, g, x, y, z)` 返回复合函数 $f(g(z))$ 。将 $x=g(y)$ 代入 $f(x)$ 中，最后用指定的变量 $z$ 代替变量 $y$ 。

# 实验3：符号微积分

## 1. 复合计算函数compose

示例：

```
syms x y t
```

```
f=1/(1+x);
```

```
g=sin(y)^2
```

```
h=compose(f, g, x, y, t)
```

运算结果：

# 实验3：符号微积分

## 2. 极限与级数

`limit(s, x, a)` 返回符号表达式s当 $x \rightarrow a$ 时的极限

`limit(s, x, a, 'right')` 返回符号表达式s当 $x \rightarrow a$ 时的右极限

`limit(s, x, a, 'left')` 返回符号表达式s当 $x \rightarrow a$ 时的左极限

`symsum(s, n, a, b)` 返回符号表达式s表示的通项当自变量n由a到b时的和

`symprod(s, n, a, b)` 返回符号表达式s表示的通项当自变量n由a到b时的积

## 实验3：符号微积分

例 计算  $\lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 + \frac{x}{n}\right)^n$ ,  $\sum_{n=1}^{\infty} (-1)^n \frac{x^n}{n}$ .

解

```
>>syms n x;
```

```
>>limit((1+x/n)^n, n, inf)
```

```
ans=
```

```
exp(x)
```

```
>>symsum((-1)^n * x^n/n, n, 1, inf)
```

```
ans=
```

```
-log(1+x)
```

# 实验3：符号微积分

## 3. 微分

`diff(s, x)` 返回符号表达式s对x的导函数，注意它与第五章差分dif的区别

`diff(s, x, n)` 返回符号表达式s对x的n阶导函数

`jacobian(f, x)` 返回向量函数f的Jacobi矩阵

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{pmatrix}$$

`hessian(f, x)` 返回标量函数f的Hesse矩阵 $(\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j})_{n \times n}$



## 实验3：符号微积分

例 计算：

(1)  $\frac{\partial^2}{\partial x^2} (x^2 e^{-y}), \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} (x^2 e^{-y})|_{x=1, y=2};$

(2)  $f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} x_1 e^{x_2} \\ \cos x_1 \end{pmatrix}$  的 Jacobi 矩阵;

(3) 函数  $g(x) = \ln x \sin x$  在  $x = 1$  的 5 次 Taylor 展开;

(4) 二元函数  $f(x_1, x_2) = e^{-xy}$  在  $x = 1, y = 0$  的三阶 Taylor 展开式.

```
>>clear;syms x y;  
>>s=diff(x^2*exp(-y), x, 2)  
>>t=diff(x2*exp(-y), x) ;  
>>t=diff(t, y) ;  
>>t=subs(t, x, 1) ;  
>>t=subs(t, y, 2)  
>>syms x1 x2;f=[x1*exp(x2) ;cos(x1)] ;  
>>J=jacobian(f, [x1 x2])
```

# 实验3：符号微积分

## 4. 泰勒展开

### 回顾：泰勒公式

泰勒中值定理 如果 $f(x)$ 在含有 $x_0$ 的某个开区间 $(a, b)$ 内具有直到 $n+1$ 阶的导数，则当在 $(a, b)$ 内时， $f(x)$ 可以表示为 $x - x_0$ 的一个 $n$ 次多项式与一个余项 $R_n(x)$ 之和：

$$\begin{aligned} f(x) &= f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \frac{f''(x_0)}{2!}(x - x_0)^2 + \cdots \\ &+ \frac{f^{(n-1)}(x_0)}{(n-1)!}(x - x_0)^{n-1} + \frac{f^{(n)}(x_0)}{n!}(x - x_0)^n + R_n(x) \end{aligned}$$

其中

$$R_n(x) = \frac{f^{n+1}(\xi)}{(n+1)!} (x - x_0)^{n+1}$$

( $\xi$ 在 $x_0$ 与 $x$ 之间)

# 实验3：符号微积分

## 4. 泰勒展开

实验目的:应用中常用简单函数（如多项式）去近似一个复杂的函数。

Matlab泰勒展开函数taylor

基本用法:

`taylor(s, x, a, 'order', n)` 返回符号表达式s在a点的n-1阶Taylor展开式，自变量为x

`taylortool` Taylor分析图形界面

示例:

```
syms x
```

```
fx=exp(x);x0=0; %展开点 n=2; %展开阶数: n-1阶
```

```
hx1=taylor(fx,x,x0,'order',n)
```

```
hx2=taylor(fx,x,'order',n,'ExpansionPoint',x0)
```

# 实验3：符号微积分

例 计算：

(1) 函数  $g(x) = \ln x \sin x$  在  $x = 1$  的5次Taylor展开；

(2) 二元函数  $f(x_1, x_2) = e^{-xy}$  在  $x = 1, y = 0$  的三阶Taylor展开式.

```
>>syms x;g=log(x)*sin(x);  
>>gt=taylor(g,x,1, 'Order',6);    %展开  
到5次式，注意这时Order=6  
>>gt=vpa(gt,4)    %数值近似  
>>syms x y;taylor(exp(-x*y),[x y],[1 0],  
Order',4)    %展开到3次式，
```

Taylor展开也可使用下列图形界面：

```
>>taylortool
```

适当输入参数，注意与命令taylor不同的是  
这里N应输入5.

# 实验3：符号微积分

**小实验：**请以函数 $f(x) = e^x$ 为例，验证随着 $n$ 阶泰勒多项式 $P_n(x)$ 的阶数增加， $P_n(x)$ 近似函数 $e^x$ 的程度越高。

**实验思路：**为了比较泰勒多项式函数与指数函数的近似程度，只做一个 $n$ 阶泰勒多项式的比较不够直观。

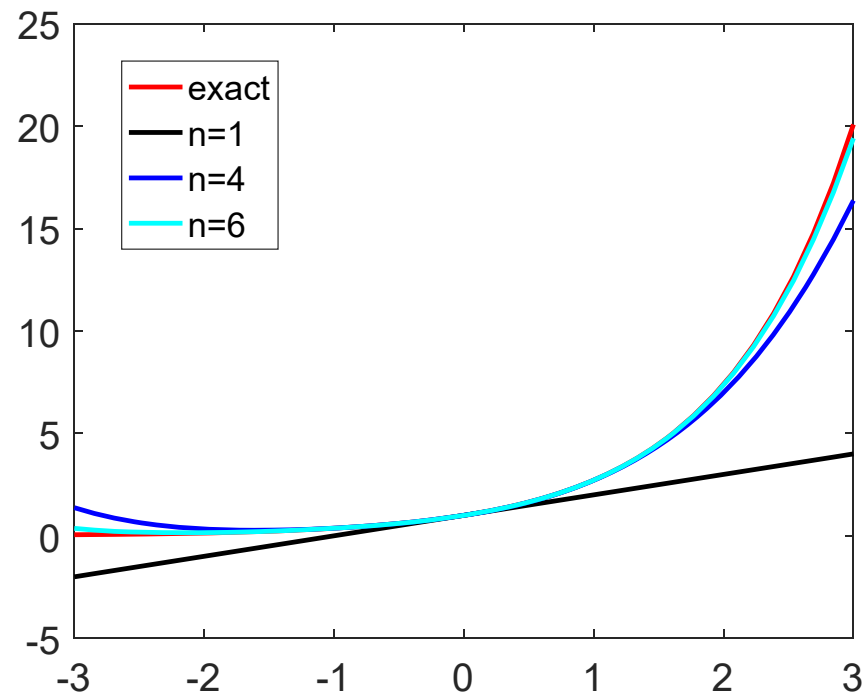
为了反映泰勒多项式随 $n$ 变换的情形，我们这里分别取 $n=1, 4, 6$ 。

绘制三条曲线与指数函数曲线对比。

# 实验3：符号微积分

小实验：请以函数 $f(x) = e^x$ 为例，验证随着 $n$ 阶泰勒多项式 $P_n(x)$ 的阶数增加， $P_n(x)$ 近似函数 $e^x$ 的程度越高。

讲解程序Exp6\_33.m





# 实验3：符号微积分

## 5. 积分

`int(s)`

符号表达式 $s$ 的不定积分

`int(s, v)`

符号表达式 $s$ 关于变量 $v$ 的不定

积分

`int(s, a, b)`

符号表达式 $s$ 的定积分， $a$ ， $b$ 分

别为下、上限

`int(s, v, a, b)`

符号表达式 $s$ 关于变量 $v$ 从 $a$ 到 $b$

的定积分

# 实验3：符号微积分

例 计算：

(1) 不定积分  $\int (e^{-t} + \sin t) dt$ ;

(2) 定积分  $\int_0^1 (e^{-t} + \sin t) dt$ ;

(3) 定积分  $\int_1^4 \frac{3 \sin x^2}{x} dx$  (无解析解);

(4) 定积分  $\int_0^1 \exp(-x^{\sin x}) dx$  (无解析解);

(5) 重积分  $\iint_{x^2+y^2 \leq 1} \sqrt{1-x^2} dx dy$ ;

(6) 反常积分  $\int_1^\infty e^{-x} \sin x dx$ .

```
>>syms t;t1=int(exp(-t)+sin(t),t)
>>t2=int(exp(-t)+sin(t),t,0,1)
>>t2=vpa(t2,5) %数值结果，数据类型为符号对象
>>syms x;t3=int(3*sin(x^2)/x,1,4) %自变量x可省略
>>t3=vpa(t3,5) %用vpa找数值解
>>t4=int(exp(-x^sin(x)),x,0,1) %求不出解析解
>>t4=vpa(t4,5) %也可用vpa找数值解
>>syms x y;iy=int(sqrt(1-x^2),y,-sqrt(1-x^2),sqrt(1-x^2));
>>int(iy,x,-1,1) %重积分计算
>>syms x;int(exp(-x)*sin(x),x,1,inf)
>>vpa(ans,5)
```

# 实验4:符号计算函数求解方程与常微分方程

## 1. 求解代数方程(组): solve

### 基本用法:

$S = \text{solve}(\text{eqn1}, \text{eqn2}, \dots, \text{eqnM}, \text{var1}, \text{var2}, \dots, \text{varN})$   
 $[S1, \dots, SN] = \text{solve}(\text{eqn1}, \text{eqn2}, \dots, \text{eqnM}, \text{var1}, \text{var2}, \dots, \text{varN})$

**输入参数:** 主要包含方程、未知数

$\text{eq1}, \text{eq2}, \dots$  表示方程, 用一个包含 “==” 的等式表示  
 $\text{var1}, \text{var2}, \dots$  表示未知数符号

### 注意:

输入参数中的“未知数”, 应使用 `syms` 命令先定义.  
如果方程中含有“参数”, 应使用 `syms` 命令先定义.

**例如:** `syms x y; solve(x+y==0, x-2*y==8, x, y)`

# 实验4:符号计算函数求解方程与常微分方程

## 1. 求解代数方程(组): solve

### 基本用法:

```
S=solve(eqn1, eqn2, ..., eqnM, var1, var2, ..., varN)  
[S1, ..., SN]=solve(eqn1, eqn2, ..., eqnM, var1,  
var2, ..., varN)
```

### 输出参数: (两种用法)

1. 如果只有1个输出参数S, 则输出参数为一个结构体变量, 未知数的解通过输出参数获取, 如未知数x的解通过S.x获取.
2. 如果输出参数为多个, 则每个输出参数存储一个未知数的解, 顺序与var1, var2, ..., varN对应.

# 实验4:符号计算函数求解方程与常微分方程

求解代数方程(组): solve

示例:

求解含参数的方程组 $ax+by=10$ ,  $ax-by=20$

编程实现:

```
syms a b x y
```

```
eqn1= a*x+b*y==10;
```

```
eqn2 = a*x-b*y==20;
```

```
s=solve(eqn1, eqn2, x, y)
```

```
sol_x=s.x
```

```
sol_y=s.y
```

## 运行结果:

S=

x: [1x1 sym]

y: [1x1 sym]

sol\_x=15/a

sol\_y=-5/b

# 实验4:符号计算求解代数方程与常微分方程

## 2. 求解微分方程函数: dsolve

### 基本用法:

$S = \text{dsolve}(\text{eqn1}, \text{eqn2}, \dots, \text{eqnN}, \text{cond1}, \text{cond2}, \dots, \text{condN})$



# 实验4:符号计算求解代数方程与常微分方程

## 2. 求解微分方程函数: `dsolve`

### 输入参数说明:

- ① `eqn1, eqn2, ...`为用包含“`==`”的表达式, 表示微分方程;
- ② `cond1, cond2, ...`表示其初始条件;
- ③ 输入参数中出现的未知函数、参数应用`syms`先定义, 其中函数的定义要包含自变量符号。

例如: 未知函数 $y(t)$ , 用下列语句定义: `syms y(t)`

- ④ 各阶导数的表示方法: 方程中的导数用`diff`对未知函数求导表示,

即: 未知函数 $y$ 的 $k$ 阶导数用 `diff(y, k)`表示

例如:  $y(t)$ 的一阶导数, 使用命令: `diff(y, 1);`

$w(x)$ 的二阶导数, 使用命令: `diff(w, 2)`

# 实验4:符号计算求解代数方程与常微分方程

## 2. 求解微分方程函数: dsolve

### 基本用法:

$S = \text{dsolve}(\text{eqn1}, \text{eqn2}, \dots, \text{eqnN}, \text{cond1}, \text{cond2}, \dots, \text{condN})$

### 输出参数说明:

- ①  $S$ 为常微分方程的解;
- ② 如果只有1个未知函数, 则 $S$ 就是方程的解;
- ③ 如果有多个未知函数, 则 $S$ 为结构体, 通过结构体获取方程的解.

例如:

当未知函数为 $x, y$ , 则 $S.x, S.y$ 分别表示两个未知函数的表达式.

# 实验4:符号计算求解代数方程与常微分方程

求解微分方程: `dsolve`

示例:

求下列微分方程的特解:  $\frac{dy}{dt} = (10 - 0.02t)t, y(0) = 4$

要点:

- 1.用字符串描述微分方程及其初始条件;
- 2.导数的表示规则: 以未知函数 $y$ 为例, “ $Dy$ ”表示对 $y$ 的1阶导数, “ $D2y$ ”表示对 $y$ 的2阶导数, 其他各阶导数类似.

编程实现:

`y=dsolve('Dy=(10-0.02*t)*t','y(0)=4','t')`

运行结果:  $y=4-(t^2*(t-750))/150$

求得函数:  $y = 4 - \frac{t^2(t-750)}{150}$

- `syms y(t)`
- `eqn = diff(y,t) == (10-0.02*t)*t;`
- `cond = y(0) == 4;`
- `dsolve(eqn,cond)`

# 实验4:符号计算求解代数方程与常微分方程

求解微分方程: `dsolve`

示例:

求下列微分方程的特解:  $\frac{dy}{dx} = (50 - 0.01y)y, y(0) = 4$

注意事项:

- 1.调用`dsolve`函数时, 应显示指定自变量, 用一个自变量字符组成的字符串作为最后一个参数传入;
- 2.如果不指定自变量, 默认自变量为`t`

编程实现:

`y=dsolve('Dy=(50-0.01*y)*y', 'y(0)=4', 'x')`

运行结果:  $y=5000/(\exp(\log(1249))-50*x)+1$

分析: 去掉上述程序语句参数' $x$ ', 并对比结果

# 实验5：探索性实验

回顾： 设  $C=\Gamma/(\Gamma-1)$  为一个大于2的常数。设三个自变量  $\rho, p, v$  的变化范围为

$$\Omega = \{(\rho, p, v): \rho > 0, p > 0, |v| < 1\} \quad (1)$$

我们定义以下三个因变量

$$D = \frac{\rho}{\sqrt{1-v^2}}, \quad m = \frac{(\rho+Cp)v}{1-v^2}, \quad E = \frac{\rho+Cp}{1-v^2} - p. \quad (2)$$

我们在课上做过一个相关数学实验，结果表明：

$$D > 0, E > \sqrt{D^2 + m^2}. \quad (3)$$

定义

$$\Omega = \{V = (\rho, p, v): \rho > 0, p > 0, |v| < 1\}$$

$$G = \{U = (D, m, E): D > 0, E > \sqrt{D^2 + m^2}\}$$

$$S = \log(p\rho^{-\Gamma})$$

# 实验5：探索性实验

**Question:** What is the condition on  $\mathcal{H}(S)$  such that  $\mathcal{E}(\mathbf{U}) = -D\mathcal{H}(S)$  is a strictly convex function of the conservative variables  $\mathbf{U} \in G$ ?



# 实验5：探索性实验

**Question:** What is the condition on  $\mathcal{H}(S)$  such that  $\mathcal{E}(\mathbf{U}) = -D\mathcal{H}(S)$  is a strictly convex function of the conservative variables  $\mathbf{U} \in G$ ?

**Theorem 1.** *For a smooth function  $\mathcal{H}(S)$ , the corresponding  $\mathcal{E}(\mathbf{U}) = -D\mathcal{H}(S)$  is a strictly convex entropy function of  $\mathbf{U}$  if and only if*

$$\mathcal{H}'(S) > 0, \quad \mathcal{H}'(S) - \Gamma \mathcal{H}''(S) > 0. \quad (4)$$

# 实验5：探索性实验

We study the convexity of  $\mathcal{E}(\mathbf{U})$  by investigating the positive definiteness of the associated Hessian matrix

$$\mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} := \left( \frac{\partial^2 \mathcal{E}}{\partial u_i \partial u_j} \right)_{1 \leq i, j \leq d+2},$$

where  $u_i$  denotes the  $i$ th component of  $\mathbf{U}$ . A straightforward computation gives

$$\frac{\partial^2 \mathcal{E}}{\partial u_i \partial u_j} = -\mathcal{H}'(S) \left( \frac{\partial D}{\partial u_i} \frac{\partial S}{\partial u_j} + \frac{\partial D}{\partial u_j} \frac{\partial S}{\partial u_i} \right) - D \mathcal{H}''(S) \frac{\partial S}{\partial u_i} \frac{\partial S}{\partial u_j} - D \mathcal{H}'(S) \frac{\partial^2 S}{\partial u_i \partial u_j},$$

which implies that

$$\begin{aligned} \mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} &= -\mathcal{H}'(S) \left( \mathbf{e}_1 S_{\mathbf{u}}^\top + S_{\mathbf{u}} \mathbf{e}_1^\top + D S_{\mathbf{u}\mathbf{u}} \right) - D \mathcal{H}''(S) S_{\mathbf{u}} S_{\mathbf{u}}^\top \\ &= -\mathcal{H}'(S) \mathbf{A}_1 + \frac{D}{\Gamma} \left( \mathcal{H}'(S) - \Gamma \mathcal{H}''(S) \right) S_{\mathbf{u}} S_{\mathbf{u}}^\top, \end{aligned} \tag{5}$$

where  $\mathbf{e}_1 = (1, \mathbf{0}_{d+1}^\top)^\top$ ,  $\mathbf{0}_{d+1}$  denotes the zero vector of length  $d+1$ , and

$$\mathbf{A}_1 := \mathbf{e}_1 S_{\mathbf{u}}^\top + S_{\mathbf{u}} \mathbf{e}_1^\top + D S_{\mathbf{u}\mathbf{u}} + \frac{1}{\Gamma} D S_{\mathbf{u}} S_{\mathbf{u}}^\top.$$

## 实验5：探索性实验

Since  $S$  cannot be explicitly formulated in terms of  $\mathbf{U}$ , direct derivation of  $S_{\mathbf{u}}$  and  $S_{\mathbf{uu}}$  is difficult. Let us consider the primitive variables  $\mathbf{V} = (\rho, \mathbf{v}^\top, p)^\top$ . Note that both  $S$  and  $\mathbf{U}$  can be explicitly formulated in terms of  $\mathbf{V}$ , then it is easy to derive

$$\frac{\partial S}{\partial \mathbf{V}} = \left( -\Gamma/\rho, \mathbf{0}_d^\top, 1/p \right), \quad \frac{\partial \mathbf{U}}{\partial \mathbf{V}} = \begin{pmatrix} W & \rho W^3 \mathbf{v}^\top & 0 \\ W^2 \mathbf{v} & \rho h W^2 \mathbf{I}_d + 2\rho h W^4 \mathbf{v} \mathbf{v}^\top & \frac{\Gamma W^2}{\Gamma-1} \mathbf{v} \\ W^2 & 2\rho h W^4 \mathbf{v}^\top & \frac{\Gamma W^2}{\Gamma-1} - 1 \end{pmatrix},$$

# 实验5：探索性实验

Since  $S$  cannot be explicitly formulated in terms of  $\mathbf{U}$ , direct derivation of  $S_{\mathbf{u}}$  and  $S_{\mathbf{uu}}$  is difficult. Let us consider the primitive variables  $\mathbf{V} = (\rho, \mathbf{v}^\top, p)^\top$ . Note that both  $S$  and  $\mathbf{U}$  can be explicitly formulated in terms of  $\mathbf{V}$ , then it is easy to derive

$$\frac{\partial S}{\partial \mathbf{V}} = \left( -\Gamma/\rho, \mathbf{0}_d^\top, 1/p \right), \quad \frac{\partial \mathbf{U}}{\partial \mathbf{V}} = \begin{pmatrix} W & \rho W^3 \mathbf{v}^\top & 0 \\ W^2 \mathbf{v} & \rho h W^2 \mathbf{I}_d + 2\rho h W^4 \mathbf{v} \mathbf{v}^\top & \frac{\Gamma W^2}{\Gamma-1} \mathbf{v} \\ W^2 & 2\rho h W^4 \mathbf{v}^\top & \frac{\Gamma W^2}{\Gamma-1} - 1 \end{pmatrix},$$

where  $\mathbf{I}_d$  denotes the identity matrix of size  $d$ . The inverse of the matrix  $\frac{\partial \mathbf{U}}{\partial \mathbf{V}}$  gives

$$\frac{\partial \mathbf{V}}{\partial \mathbf{U}} = \frac{1}{\rho h (1 - c_s^2 \|\mathbf{v}\|^2)} \begin{pmatrix} \rho h (1 - (\Gamma - 1) \|\mathbf{v}\|^2) W^{-1} & -\rho (1 + (\Gamma - 1) \|\mathbf{v}\|^2) \mathbf{v}^\top & \rho \Gamma \|\mathbf{v}\|^2 \\ (\Gamma - 1) W^{-3} \mathbf{v} & \mathbf{A}_2 & \Gamma (\|\mathbf{v}\|^2 - 1) \mathbf{v} \\ -(\Gamma p + (\Gamma - 1) \rho) W^{-1} & -(2\Gamma p + (\Gamma - 1) \rho) \mathbf{v}^\top & \Gamma p (1 + \|\mathbf{v}\|^2) + (\Gamma - 1) \rho \end{pmatrix}$$

with  $c_s = \sqrt{\frac{\Gamma p}{\rho h}}$  denoting the acoustic wave speed in the RHD case (note that  $0 < c_s < 1$ ), and

$$\mathbf{A}_2 := (1 - \|\mathbf{v}\|^2) \left[ (1 - c_s^2 \|\mathbf{v}\|^2) \mathbf{I}_d + (\Gamma - 1 + c_s^2) \mathbf{v} \mathbf{v}^\top \right].$$

这个求逆过程很复杂，我是先借助符号计算、最后再手动演算的

# 实验5：探索性实验

It follows that

$$S_{\mathbf{u}}^{\top} = \frac{\partial S}{\partial \mathbf{U}} = \frac{\partial S}{\partial \mathbf{V}} \frac{\partial \mathbf{V}}{\partial \mathbf{U}} = \frac{\Gamma-1}{p} \left( -hW^{-1}, -\mathbf{v}^{\top}, 1 \right).$$

The derivative of  $S_{\mathbf{u}}^{\top}$  with respect to  $\mathbf{V}$  gives

$$S_{\mathbf{uv}} = \begin{pmatrix} \frac{\Gamma}{p^2} \sqrt{1 - \|\mathbf{v}\|^2} & \frac{\Gamma-1}{p} hW \mathbf{v}^{\top} & \frac{\Gamma-1}{p^2} \sqrt{1 - \|\mathbf{v}\|^2} \\ \mathbf{0}_d & -\frac{\Gamma-1}{p} \mathbf{I}_d & \frac{\Gamma-1}{p^2} \mathbf{v} \\ 0 & \mathbf{0}_d^{\top} & -\frac{\Gamma-1}{p^2} \end{pmatrix}.$$

Then we obtain

$$\mathbf{A}_1 = \mathbf{e}_1 S_{\mathbf{u}}^{\top} + S_{\mathbf{u}} \mathbf{e}_1^{\top} + DS_{\mathbf{uv}} \frac{\partial \mathbf{V}}{\partial \mathbf{U}} + \frac{1}{\Gamma} DS_{\mathbf{u}} S_{\mathbf{u}}^{\top}$$

# 实验5：探索性实验

It follows that

$$S_{\mathbf{u}}^{\top} = \frac{\partial S}{\partial \mathbf{U}} = \frac{\partial S}{\partial \mathbf{V}} \frac{\partial \mathbf{V}}{\partial \mathbf{U}} = \frac{\Gamma-1}{p} \left( -hW^{-1}, -\mathbf{v}^{\top}, 1 \right).$$

The derivative of  $S_{\mathbf{u}}^{\top}$  with respect to  $\mathbf{V}$  gives

$$S_{\mathbf{uv}} = \begin{pmatrix} \frac{\Gamma}{p^2} \sqrt{1 - \|\mathbf{v}\|^2} & \frac{\Gamma-1}{p} hW\mathbf{v}^{\top} & \frac{\Gamma-1}{p^2} \sqrt{1 - \|\mathbf{v}\|^2} \\ \mathbf{0}_d & -\frac{\Gamma-1}{p} \mathbf{I}_d & \frac{\Gamma-1}{p^2} \mathbf{v} \\ 0 & \mathbf{0}_d^{\top} & -\frac{\Gamma-1}{p^2} \end{pmatrix}.$$

Then we obtain

$$\begin{aligned} \mathbf{A}_1 &= \mathbf{e}_1 S_{\mathbf{u}}^{\top} + S_{\mathbf{u}} \mathbf{e}_1^{\top} + DS_{\mathbf{uv}} \frac{\partial \mathbf{V}}{\partial \mathbf{U}} + \frac{1}{\Gamma} DS_{\mathbf{u}} S_{\mathbf{u}}^{\top} \\ &= \frac{1 - \Gamma}{ph(h-1)(1 - c_s^2 \|\mathbf{v}\|^2)} \begin{pmatrix} a_1 & a_2 \mathbf{v}^{\top} & a_3 \\ a_2 \mathbf{v} & \mathbf{A}_3 & a_4 \mathbf{v} \\ a_3 & a_4 \mathbf{v}^{\top} & a_5 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

with

$$a_1 := h(\Gamma - 1)W^{-1} > 0, \quad a_2 := (2h - 1)(\Gamma - 1), \quad a_3 := -(\Gamma - 1)(h + (h - 1)\|\mathbf{v}\|^2),$$

$$\mathbf{A}_3 := \frac{(h - 1)(1 - c_s^2 \|\mathbf{v}\|^2)}{W} \mathbf{I}_d + W \left( (h - 1)(1 - c_s^2 \|\mathbf{v}\|^2) + \frac{1}{h}(\Gamma - 1)(2h - 1)^2 \right) \mathbf{v} \mathbf{v}^{\top},$$

$$a_4 := W(h(1 - c_s^2 \|\mathbf{v}\|^2) - \Gamma(2h - 1)), \quad a_5 := W((h - 1)(2\Gamma - 1)\|\mathbf{v}\|^2 + (\Gamma - 1)h).$$

# 实验5：探索性实验

Let us define the invertible matrix

$$\mathbf{P}_1 = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0}_d^\top & 0 \\ -\frac{a_2}{a_1}\mathbf{v} & \mathbf{I}_d & \mathbf{0}_d \\ -\frac{a_3}{a_1} & \mathbf{0}_d^\top & 1 \end{pmatrix}.$$

A straightforward computation gives

$$\mathbf{P}_1 \mathbf{A}_1 \mathbf{P}_1^\top = \frac{1 - \Gamma}{ph(h-1)(1 - c_s^2 \|\mathbf{v}\|^2)} \begin{pmatrix} a_1 & \mathbf{0}_{d+1}^\top \\ \mathbf{0}_{d+1} & a_6 \mathbf{A}_4 \end{pmatrix} \quad (6)$$

with  $a_6 := (h-1)W(1 - c_s^2 \|\mathbf{v}\|^2) > 0$ , and

$$\mathbf{A}_4 := \begin{pmatrix} (1 - \|\mathbf{v}\|^2)\mathbf{I}_d + \mathbf{v}\mathbf{v}^\top & -\mathbf{v} \\ -\mathbf{v}^\top & \|\mathbf{v}\|^2 \end{pmatrix}. \quad (7)$$

Note that

$$\mathbf{P}_1 S_{\mathbf{u}} = \frac{\Gamma - 1}{p} \left( -hW^{-1}, 2(h-1)\mathbf{v}^\top, (1-h)(1 + \|\mathbf{v}\|^2) \right)^\top =: \frac{\Gamma - 1}{p} \mathbf{b}_1. \quad (8)$$

# 实验5：探索性实验

Let us define the invertible matrix

$$\mathbf{P}_1 = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0}_d^\top & 0 \\ -\frac{a_2}{a_1}\mathbf{v} & \mathbf{I}_d & \mathbf{0}_d \\ -\frac{a_3}{a_1} & \mathbf{0}_d^\top & 1 \end{pmatrix}.$$

Combining equations (5), (6) and (8) gives

$$\mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} \mathbf{P}_1^\top = a_7 \mathcal{H}'(S) \mathbf{A}_5 + a_8 (\mathcal{H}'(S) - \Gamma \mathcal{H}''(S)) \mathbf{b}_1 \mathbf{b}_1^\top \quad (9)$$

with  $a_7 := \frac{\Gamma-1}{ph(h-1)(1-c_s^2\|\mathbf{v}\|^2)} > 0$ ,  $a_8 := \frac{D(\Gamma-1)^2}{p^2\Gamma} > 0$ , and

$$\mathbf{A}_5 := \begin{pmatrix} a_1 & \mathbf{0}_{d+1}^\top \\ \mathbf{0}_{d+1} & a_6 \mathbf{A}_4 \end{pmatrix}.$$

Let us study the property of  $\mathbf{A}_4$  defined in (7). The matrix  $(1 - \|\mathbf{v}\|^2)\mathbf{I}_d + \mathbf{v}\mathbf{v}^\top$  is symmetric and its eigenvalues consist of 1 and  $1 - \|\mathbf{v}\|^2$ , which are all positive, implying that  $(1 - \|\mathbf{v}\|^2)\mathbf{I}_d + \mathbf{v}\mathbf{v}^\top$  is positive definite. Furthermore, a straightforward calculation shows  $\det(\mathbf{A}_4) = 0$ . Therefore,  $\mathbf{A}_4$  is positive semi-definite, and  $\text{rank}(\mathbf{A}_4) = d$ . Since  $a_1 > 0$  and  $a_6 > 0$ , it follows that  $\mathbf{A}_5$  is positive semi-definite, and  $\text{rank}(\mathbf{A}_5) = d + 1$ . Hence, there exists a rank- $(d + 1)$  matrix  $\mathbf{A}_6 \in \mathbb{R}^{(d+1) \times (d+2)}$  such that

$$\mathbf{A}_6^\top \mathbf{A}_6 = \mathbf{A}_5. \quad (10)$$

Because  $\mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}}$  and  $\mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} \mathbf{P}_1^\top$  are congruent, it suffices to prove that the matrix  $\mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} \mathbf{P}_1^\top$  is positive definite if and only if  $\mathcal{H}(S)$  satisfies the condition (4).



# 实验5：探索性实验

(i). First prove the condition (4) is sufficient for the positive definiteness of  $\mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{uu}} \mathbf{P}_1^\top$ . Because  $\mathbf{A}_5$  and  $\mathbf{b}_1 \mathbf{b}_1^\top$  are both positive semi-definite, by (9) we know that  $\mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{uu}} \mathbf{P}_1^\top$  is positive semi-definite under the condition (4). It means

$$\mathbf{z}^\top \mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{uu}} \mathbf{P}_1^\top \mathbf{z} \geq 0, \quad \forall \mathbf{z} \in \mathbb{R}^{d+2}. \quad (11)$$

Hence, it suffices to show  $\mathbf{z} = \mathbf{0}$  when  $\mathbf{z}^\top \mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{uu}} \mathbf{P}_1^\top \mathbf{z} = 0$ . Using (9) and (10), we have

$$\mathbf{z}^\top \mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{uu}} \mathbf{P}_1^\top \mathbf{z} = a_7 \mathcal{H}'(S) \|\mathbf{A}_6 \mathbf{z}\|^2 + a_8 (\mathcal{H}'(S) - \Gamma \mathcal{H}''(S)) \left| \mathbf{b}_1^\top \mathbf{z} \right|^2 = 0,$$

which implies  $\mathbf{A}_6 \mathbf{z} = \mathbf{0}_{d+1}$  and  $\mathbf{b}_1^\top \mathbf{z} = 0$ . Then  $\mathbf{A}_5 \mathbf{z} = \mathbf{A}_6^\top \mathbf{A}_6 \mathbf{z} = \mathbf{0}$ . Let  $\mathbf{z} =: (z^{(1)}, \mathbf{z}^{(2)}, z^{(3)})^\top$  with  $\mathbf{z}^{(2)} \in \mathbb{R}^d$ . From  $\mathbf{A}_5 \mathbf{z} = \mathbf{0}$  we can deduce that  $a_1 z^{(1)} = 0$  and  $a_6 \mathbf{A}_4(\mathbf{z}^{(2)}, z^{(3)})^\top = \mathbf{0}$ . It further yields  $z^{(1)} = 0$  and

$$(1 - \|\mathbf{v}\|^2) \mathbf{z}^{(2)} + \mathbf{v} \mathbf{v}^\top \mathbf{z}^{(2)} - z^{(3)} \mathbf{v} = \mathbf{0}_d \quad (12)$$

$$- \mathbf{v}^\top \mathbf{z}^{(2)} + \|\mathbf{v}\|^2 z^{(3)} = 0. \quad (13)$$

Combining  $z^{(1)} = 0$  and  $\mathbf{b}_1^\top \mathbf{z} = 0$  gives

$$2(h-1) \mathbf{v}^\top \mathbf{z}^{(2)} + (1-h)(1 + \|\mathbf{v}\|^2) z^{(3)} = 0,$$

which, together with (13), imply  $\mathbf{v}^\top \mathbf{z}^{(2)} = z^{(3)} = 0$ . Substituting it into (12) gives  $\mathbf{z}^{(2)} = \mathbf{0}_d$ . Therefore, we have  $\mathbf{z} = \mathbf{0}$  when  $\mathbf{z}^\top \mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{uu}} \mathbf{P}_1^\top \mathbf{z} = 0$ . This along with (11) yield that  $\mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{uu}} \mathbf{P}_1^\top$  is positive definite under the condition (4). This completes the proof of sufficiency.

## 实验5：探索性实验

(ii). Then prove the condition (4) is necessary for the positive definiteness of  $\mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} \mathbf{P}_1^\top$ . Assume that  $\mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} \mathbf{P}_1^\top$  is positive definite, then

$$\mathbf{z}^\top \mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} \mathbf{P}_1^\top \mathbf{z} = a_7 \mathcal{H}'(S) \mathbf{z}^\top \mathbf{A}_5 \mathbf{z} + a_8 (\mathcal{H}'(S) - \Gamma \mathcal{H}''(S)) \left| \mathbf{b}_1^\top \mathbf{z} \right|^2 > 0, \quad \forall \mathbf{z} \in \mathbb{R}^{d+2} \setminus \{\mathbf{0}\}. \quad (14)$$

Note that the matrix  $\mathbf{A}_5$  does not have full rank. There exist two vectors  $\mathbf{z}_1, \mathbf{z}_2 \in \mathbb{R}^{d+2} \setminus \{\mathbf{0}\}$  such that  $\mathbf{A}_5 \mathbf{z}_1 = \mathbf{0}$  and  $\mathbf{b}_1^\top \mathbf{z}_2 = 0$ , respectively. It follows from (14) that

$$\begin{aligned} 0 < \mathbf{z}_2^\top \mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} \mathbf{P}_1^\top \mathbf{z}_2 &= a_7 \mathcal{H}'(S) \mathbf{z}_2^\top \mathbf{A}_5 \mathbf{z}_2 = a_7 \mathcal{H}'(S) \|\mathbf{A}_6 \mathbf{z}_2\|^2, \\ 0 < \mathbf{z}_1^\top \mathbf{P}_1 \mathcal{E}_{\mathbf{u}\mathbf{u}} \mathbf{P}_1^\top \mathbf{z}_1 &= a_8 (\mathcal{H}'(S) - \Gamma \mathcal{H}''(S)) \left| \mathbf{b}_1^\top \mathbf{z}_1 \right|^2, \end{aligned}$$

which implies  $\mathcal{H}'(S) > 0$  and  $\mathcal{H}'(S) - \Gamma \mathcal{H}''(S) > 0$ , respectively. This completes the proof of necessity. ■