



数学实验与实践

# 随机数与积分

# 随机数与积分

对于很多实际问题, 建立数学模型并不能很好地反应其主要特征. 特别是随机因素太多, 或者模型过于复杂难以用解析方法求解时, 我们可以借助随机模拟的方法.

下面介绍随机数的产生及随机模拟方法的应用.

# 一 随机数的产生

**定义：** 设随机变量  $X \sim F(x)$ , 则称随机变量  $X$  的抽样序列  $\{X_i\}$  为分布  $F(x)$  的随机数.

对于很多应用测试、仿真研究, 服从某种分布的随机数非常重要。比如设计酒店管理系统时, 需要模拟客人到来的时间和不同要求; 评估机械设备的可靠性时, 需要输入随机的外界干扰.

# — 随机数的产生

## 1. 生成随机数的random命令

`y=random('name', A1, A2, A3, m, n)`

其中，**name**为相应分布的名称，比如 **Poisson**, **normal**; **A1**、**A2**、**A3**为该分布中的参数，**m**为产生随机数的行数，**n**为产生随机数的列数。

**m=1**时，输出一串**n**个随机数；**m>1**时，输出的是一个**m**行**n**列随机矩阵，矩阵中的元素服从相应分布。

# 一 随机数的产生

比如考虑银行窗口排队的顾客数时，设单位时间内窗口排队人数 $X$ 平均值为3，则可以认为 $X$ 服从参数为3的泊松分布。

要模拟单位时间内排队人数，可以用：

```
>> x=random('Poisson',3,1,10)
```

```
x=3  2  4  3  5  1  3  3  4  7
```

输出一串10个随机数，这些随机数满足 $\pi(3)$ 分布。

输出一个4×5的矩阵，元素为 $\pi(3)$ 分布的随机数。

```
>> x=random('Poisson',3,4,5)
```

```
x=3  6  1  2  2
      5  2  4  3  7
      3  2  4  2  3
      2  4  2  3  4
```

# 一 随机数的产生

## 2. 直接调用

如： $y=\text{binornd}(n, p, m, k)$ 产生参数为 $n, p$ 的 $m$ 行 $k$ 列的二项分布随机数

分布类型	随机数产生函数
二项分布 $B(n, p)$	$\text{binornd}(n, p, m, k)$
泊松分布 $\pi(\lambda)$	$\text{poissrnd}(\lambda, m, k)$
均匀分布 $U(a, b)$	$\text{unifrnd}(a, b, m, k)$
指数分布 $E(\lambda)$	$\text{exprnd}(\lambda, m, k)$
正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$	$\text{normrnd}(\mu, \sigma, m, k)$



# 一 随机数的产生

## (1) 均匀分布 $U(a,b)$

1) `unifrnd (a,b)` 产生一个  $[a,b]$  均匀分布的随机数

2) `unifrnd (a,b,m,n)` 产生  $m$  行  $n$  列的均匀分布随机数矩阵

只知道一个随机变量取值在  $(a,b)$  内, 但不知道 (也没理由假设) 它在何处取值的概率大, 在何处取值的概率小, 就只好用  $U(a,b)$  来模拟它。

# 一 随机数的产生

例1. 产生服从U(2,8)分布的1个随机数，10个随机数，2行5列随机数。

命令： (1) `y1=unifrnd(2,8)`

(2) `y2=unifrnd(2,8,1,10)`

(3) `y3=unifrnd(2,8,2,5)`

`y1 = 7.7008`

`y2 = 3.3868 5.6411 4.9159 7.3478 6.5726 4.7388 2.1110 6.9284 4.6682 5.6926`

`y3 = [6.7516 6.4292 4.4342 7.5014 7.3619;  
7.5309 3.0576 7.6128 4.4616 2.3473]`



# 一 随机数的产生

## (2) 正态分布随机数

1)  $R = \text{normrnd}(\mu, \sigma)$ : 产生一个正态分布随机数

2)  $R = \text{normrnd}(\mu, \sigma, m, n)$  产生  $m$  行  $n$  列的随机数

练习1: 产生  $N(10, 4)$  上的一个随机数, 10个随机数, 2行5列的随机数.

# — 随机数的产生

## (3) 指数分布随机数

排队服务系统中，顾客到达率为常数时，顾客的到达间隔可以视为服从指数分布；元器件的故障率为常数时，其寿命也可以认为服从指数分布

我们知道，如果 $X \sim E(\lambda)$ ，则 $X$ 的数学期望为  $\frac{1}{\lambda}$ ，对 $X$ 的数学期望进行估计之后，可利用如下命令输出随机数：

- 1)  $R = \text{exprnd}(\lambda)$ ：产生一个指数分布随机数
- 2)  $R = \text{exprnd}(\lambda, m, n)$  产生 $m$ 行 $n$ 列的指数分布随机数

# — 随机数的产生

例2. 产生E(0.1)上的一个随机数, 20个随机数, 2行6列的随机数。

命令 (1) `y1=exprnd(0.1)`    (2) `y2=exprnd(0.1,1,20)`  
(3) `y3=exprnd(0.1,2,6)`

结果

(1) `y1=0.0051`

(2) `y2=[0.1465   0.0499   0.0722   0.0115   0.0272   0.0784   0.3990   0.0197`  
`0.0810   0.0485   0.0233]`

(3) `y3=[0.1042   0.4619   0.1596   0.0505   0.1615   0.0292; 0.0207   0.1974`  
`0.1616   0.1301   0.4182   0.0809]`

# 一 随机数的产生

**作业** 某网站平均每分钟遭遇100次DOD攻击，假设受攻击的间隔时间服从指数分布，生成10个攻击间隔时间的随机数。

**注：**Matlab中指数分布 $E(\lambda)$ 的均值为 $\lambda$ ，因此 $\lambda=60/100$ 。

攻击间隔时间长度可以用`exprnd(0.6)`来模拟。

# 一 随机数的产生

## 4. 二项分布随机数

- 1)  $R = \text{binornd}(n, p)$ : 产生一个随机数
- 2)  $R = \text{binornd}(n, p, m, n)$ : 产生m行n列的随机数

例3. 产生 $B(10, 0.8)$ 上的一个随机数，15个随机数，3行6列的随机数。

命令

- (1)  $y1 = \text{binornd}(10, 0.8)$
- (2)  $y2 = \text{binornd}(10, 0.8, 1, 15)$
- (3)  $y3 = \text{binornd}(10, 0.8, 3, 6)$

# — 随机数的产生

产生1000个服从如下分布的随机数：

(1)  $\pi(2)$ ,  $\pi(20)$

(2)  $E(3)$ ,  $E(10)$

(3)  $N(0,4)$ ,  $N(10,1)$

分布类型	随机数产生函数
二项分布 $B(n,p)$	<code>binornd(n,p,m,k)</code>
泊松分布 $\pi(\lambda)$	<code>poissrnd(<math>\lambda</math>,m,k)</code>
均匀分布 $U(a,b)$	<code>unifrnd(a,b,m,k)</code>
指数分布 $E(\lambda)$	<code>exprnd(<math>\lambda</math>,m,k)</code>
正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$	<code>normrnd(<math>\mu</math>,<math>\sigma</math>,m,k)</code>



# 一 随机数的产生

## 2. 其他分布随机数的产生方法

根据统计数据，某随机变量并不服从已知的分布。

定理：设 $X$ 的分布函数为 $F(x)=P(X\leq x)$ ，连续且严格单调上升，它的反函数存在，且记为 $F^{-1}$ ，则

①  $F(X)\sim U(0,1)$

② 若随机变量 $U\sim U(0,1)$ ，则 $F^{-1}(U)$ 的分布函数为 $F(x)$ 。

此定理给出的构造分布函数为 $F(x)$ 的随机数的产生方法为：

取 $U(0,1)$ 随机数 $U_i, (i=1,2,\dots)$ ，令 $X_i=F^{-1}(U_i)$ ，则 $X_i (i=1,2,\dots)$ 就是服从 $F(x)$ 分布的随机数。

# 一 随机数的产生

## (一) 直接抽样法（反函数法）

设连续型随机变量 $X$ 的分布函数为 $F(x)$

1. 取 $U(0,1)$ 随机数 $U_i, (i=1,2,\dots)$ ;
2. 令 $X_i=F^{-1}(U_i)$ ,
3. 输出结果 $X_i, i=1,2,\dots$ , 即服从 $F(x)$ 的随机数。

# — 随机数的产生

例4.  $X$ 分布函数如右侧所示, 生成 $X$ 的随机数  $F(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}e^x, & x \leq 0 \\ 1 - \frac{1}{2}e^{-x}, & x > 0 \end{cases}$

解:  $F(x)$ 的反函数为  $F^{-1}(y) = \begin{cases} \ln(2y), & 0 < y \leq 1/2 \\ -\ln 2(1-y), & 1/2 < y < 1 \end{cases}$

首先生成服从 $U(0,1)$ 分布的随机数:  $U = \text{unifrnd}(0,1,1,10)$ ; 然后判断所得随机数与 $1/2$ 的大小关系, 换算为:  $y = \ln(2u)$ 或 $-\ln 2(1-u)$ .

# 一 随机数的产生

## (2) 离散分布的直接抽样法

设分布律为  $P(X=x_i)=p_i, i=1, 2, \dots$  ,  
其分布函数

$$F(x)=\begin{cases} 0, & x < x_1 \\ \sum_{j=1}^i p_j, & x_i \leq x < x_{i+1} \end{cases}$$

① 产生均匀随机数  $R$ , 即  $R \sim U(0,1)$

②  $X = \begin{cases} x_i & \text{若 } F(x_{i-1}) < R \leq F(x_i), (i=2, 3, \dots) \\ x_1 & \text{若 } R \leq F(x_1) \end{cases}$  注: 不是反函数

则  $X \sim F(x)$

# — 随机数的产生

例5：生成服从0-1两点分布的随机数。

首先生成服从U(0,1)分布的随机数 （注：取值在0-1之间）

`u=unifrnd(0,1,1,10)`

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ p, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & 1 \leq x \end{cases} \quad X = \begin{cases} x_i & \text{若 } F(x_{i-1}) < R \leq F(x_i), \quad i=2, 3, \dots \\ x_1 & \text{若 } R \leq F(x_1) \end{cases}$$

$$\begin{aligned} x_1 &= 0, \quad x_2 = 1; \\ F(x_1) &= p, \quad F(x_2) = 1 \end{aligned} \quad X = \begin{cases} 0, & u \leq p \\ 1, & p \leq u \leq 1 \end{cases}$$

0-1两点分布随机数：`binornd(1,p,m,n)`

# 一 随机数的产生

(二) 变换抽样法

(三) 值序抽样法

(四) 舍选抽样法

(五) 复合抽样法 (合成法)

(六) 近似抽样法

详见：高惠璇 北京大学出版社《统计计算》



# 一 随机数的产生

例6 生成单位圆周上均匀分布的10000个随机点.

```
function suijiyuan
```

```
Randnum=unifrnd(0,2*pi,1,10000);    %(0,2pi)上均匀分布随机数
```

```
xRandnum=cos(Randnum);    %横坐标
```

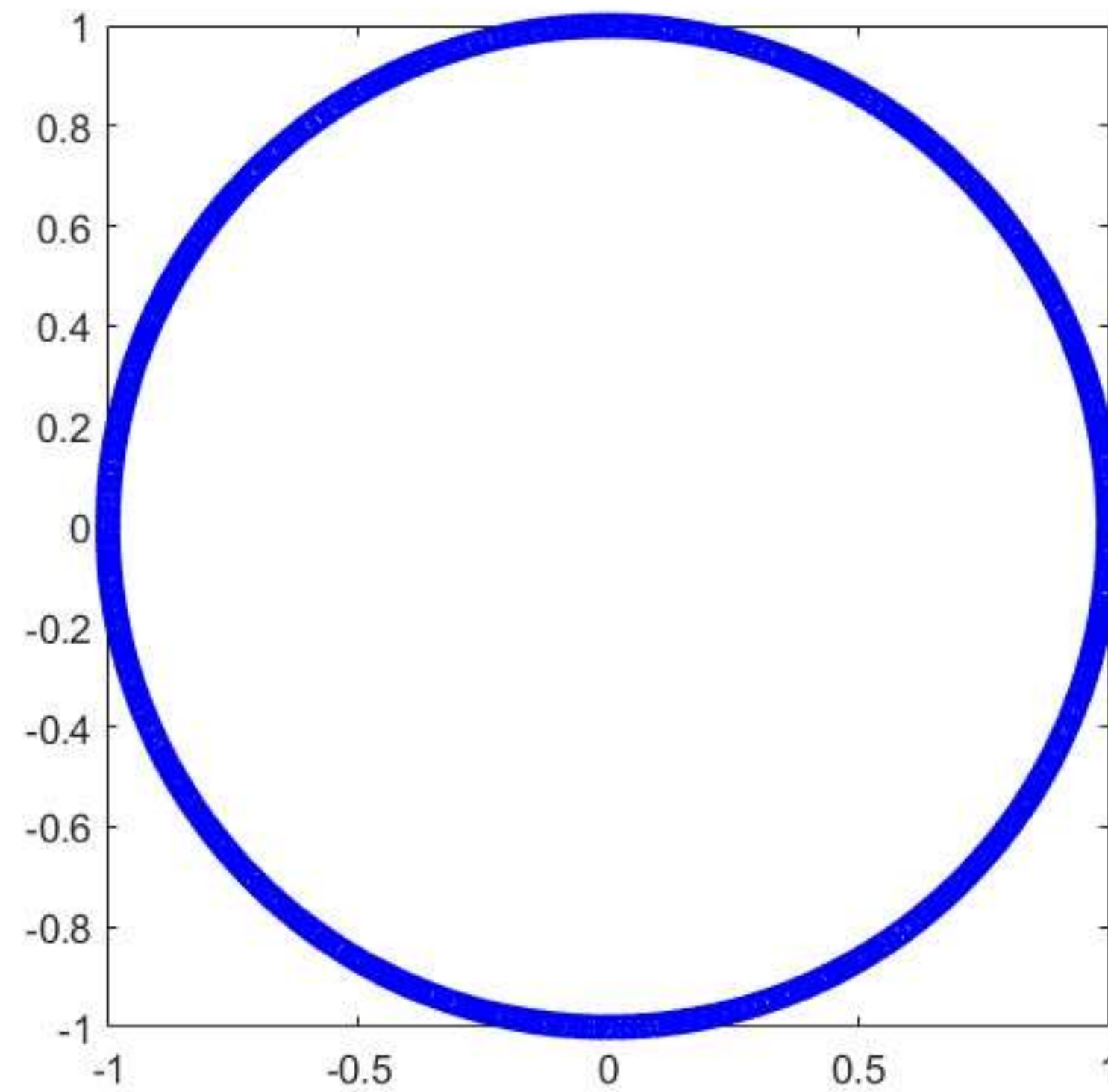
```
yRandnum=sin(Randnum);    %纵坐标
```

```
plot(xRandnum,yRandnum, 'bo');
```

```
axis equal
```

```
axis([-1,1,-1,1])
```

# 一 随机数的产生



# 一 随机数的产生

## 频率的稳定性

### 1. 事件的频率

在一组不变的条件下，重复作 $n$ 次试验，记 $m$ 是 $n$ 次试验中事件 $A$ 发生的次数。

$$\text{频率 } f=m/n$$

### 2. 频率的稳定性

在重复试验中，事件 $A$ 的频率总在一个定值附近摆动，而且，随着重复试验次数的增加，频率的摆动幅度越来越小，呈现出一定的稳定性。

# — 随机数的产生

例：掷一枚硬币，记录掷硬币试验中频率 $P^*$ 的波动情况。

$p$ 为正面向上的概率， $n$ 为试验次数

- (1) 模拟产生 $n$ 个0-1分布随机数 `binornd(1,0.5,1,n)`
- (2) 对模拟产生的随机数1表示正面向上，0表示反面向上。
- (3) 统计前 $i$ 次试验中正面向上的次数，计算频率
- (4) 作图（关于频率和试验次数的图像）

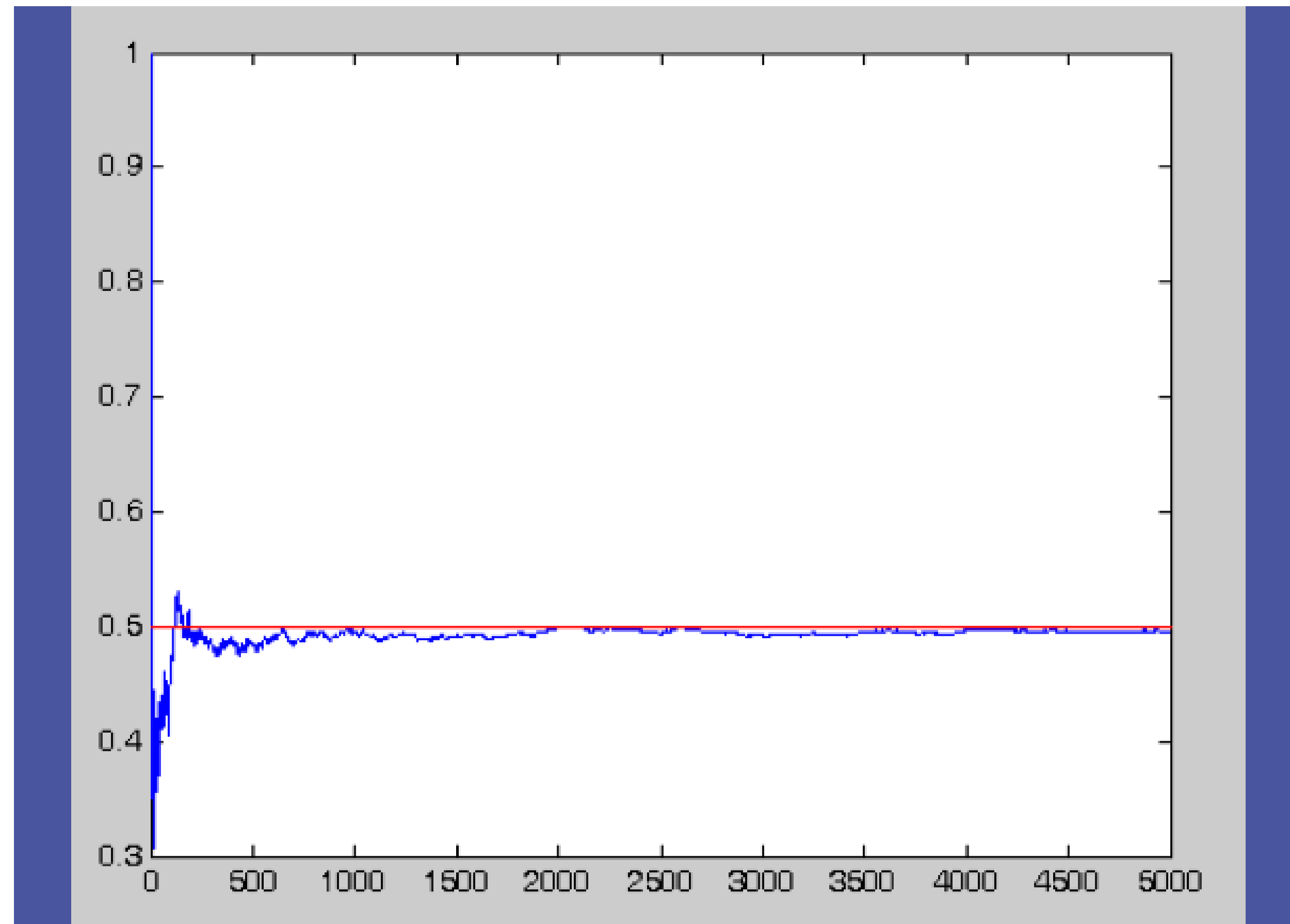
# 一 随机数的产生

在Matlab中编辑.m文件输入以下命令：

```
function binomoni(p,n)
%随机数与积分 - 用二项分布验证频率的稳定性
pro=zeros(1,n);           %初始化频率向量
randnum = binornd(1,p,1,n);
%产生服从B(1,p)分布的1行n列随机数，B(1,p)的意义是只做一次实验，结果为1
的概率为p
a=0;
for i=1:n
    a=a+randnum(1,i);      %频数-计算前i个随机数之和
    pro(i)=a/i;           %得到频率向量pro
end
num=1:n;
plot(num,pro,num,p)
```

# 一 随机数的产生

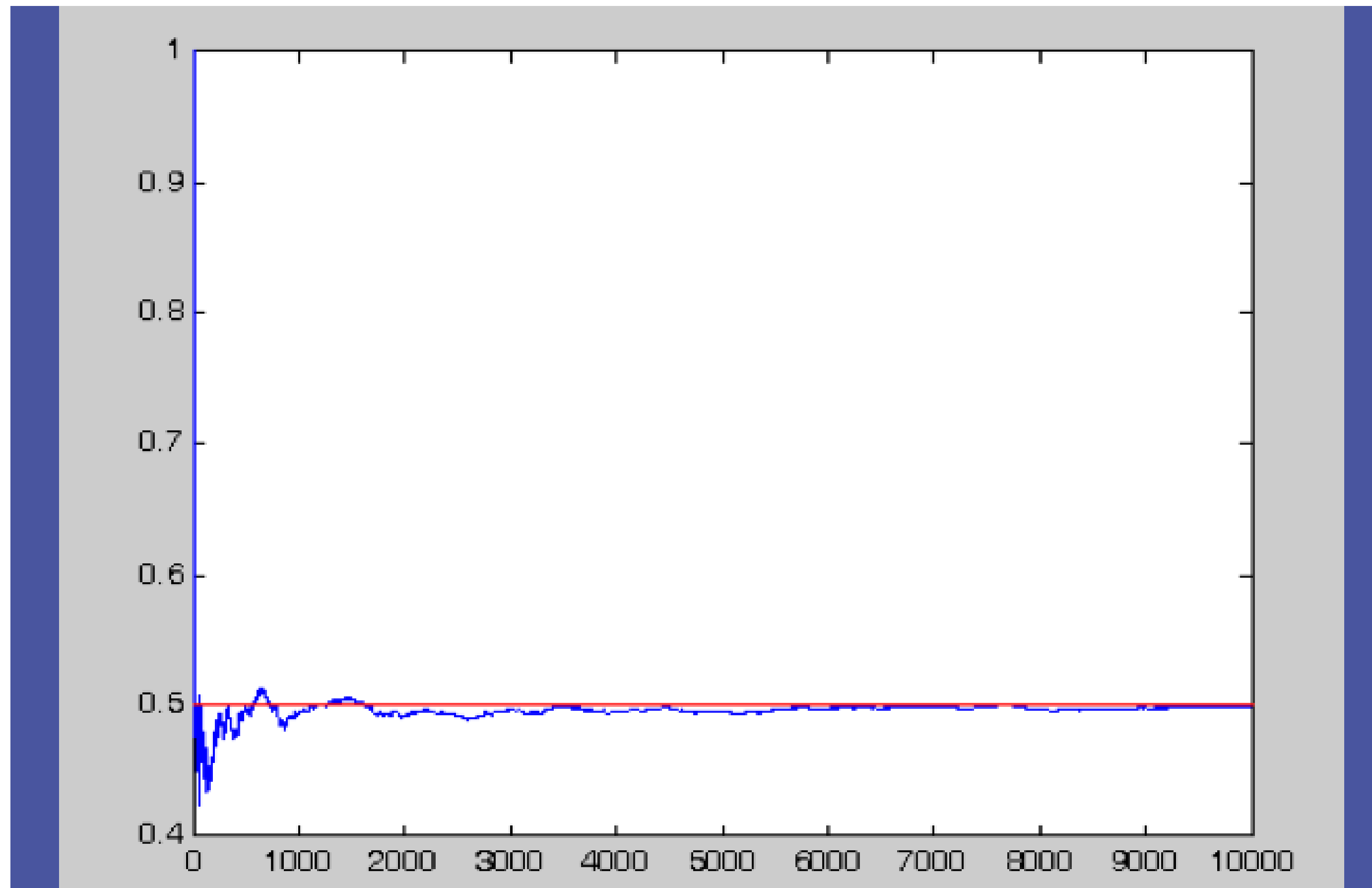
**binomoni(0.5,1000)**





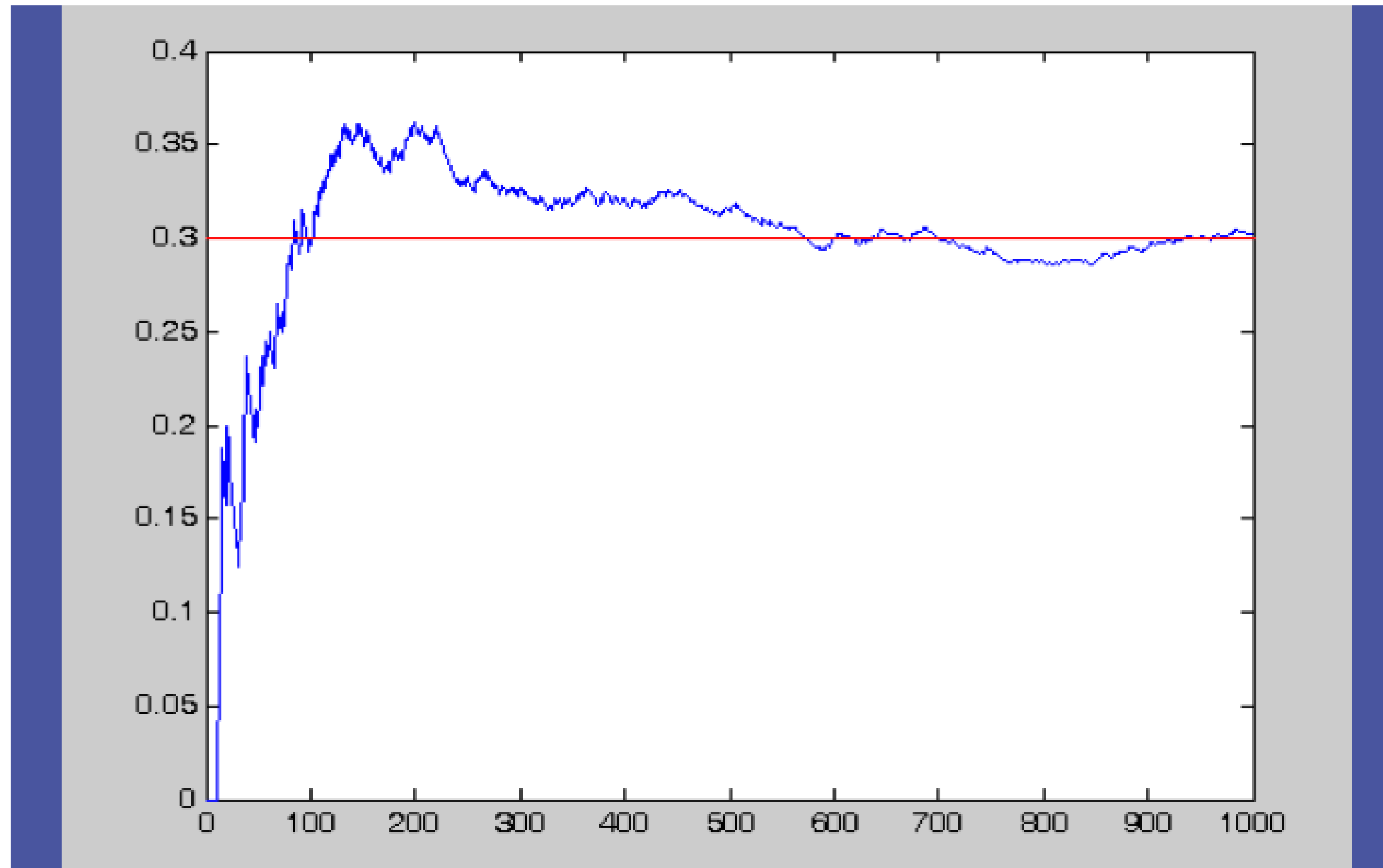
# 一 随机数的产生

**binomoni(0.5,10000)**



# 一 随机数的产生

**binomoni(0.3,1000)**



# 随机模拟法计算数值积分

## 随机模拟方法

随机模拟是指通过随机试验,并根据所得结果的频率、平均值等情况来估计有关的规律.

蒙特卡洛(Monte Carlo)方法就是一种典型的随机模拟方法.

比如要求 $f(x)$ 在 $[a,b]$ 上的最值,应求出函数的驻点、不可导点,然后比较这两类点与区间端点处的函数值.若采用随机模拟方法,整个过程会简单得多.

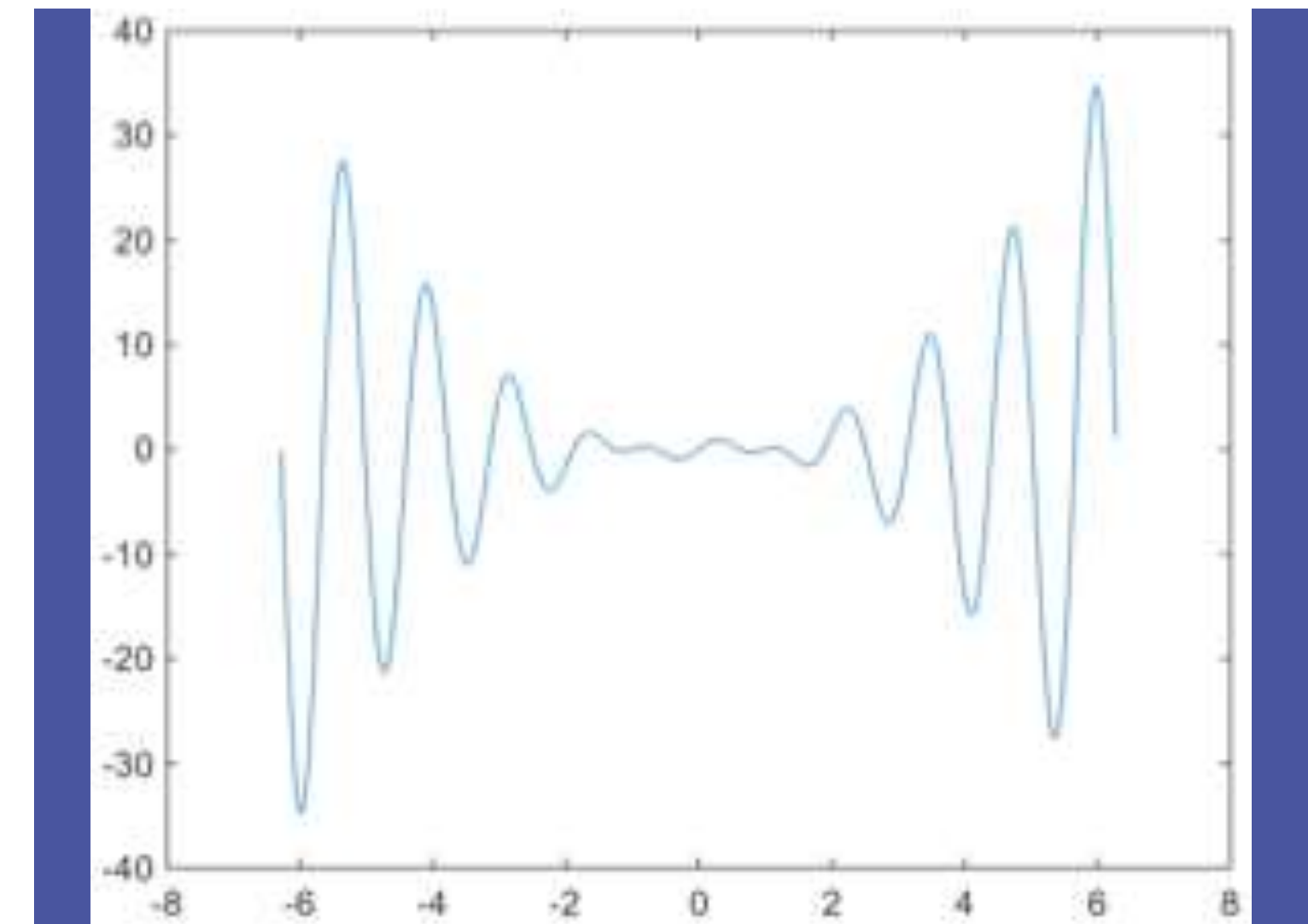
# 随机模拟法计算数值积分

例1. 求函数 $f(x)=(1-x^2)\sin(5x)$  在闭区间 $[-2\pi, 2\pi]$ 上的最小值和最大值.

应用随机模拟法, 只需在 $[-2\pi, 2\pi]$ 上取大量均匀分布的随机数, 求出这些点处的最大、最小的函数值即可.

```
x=unifrnd(-2*pi,2*pi,10000,1);  
f=(1-x.^2).*sin(5*x);  
fmax=max(f)
```

最大值在34.7111附近摆动.



# 随机模拟法计算数值积分

例1. 求函数 $f(x)=(1-x^2)\sin 5x$ 在闭区间 $[-2\pi, 2\pi]$ 上的最小值和最大值.

也可以考虑取  $x=-2*\pi:0.001:2*\pi$

计算其中最大值点和最小值点.

随机模拟法的优点是可以反复多次运行，每次取点都会不同；  
取定点则只能得到同样结果.



# 随机模拟法计算数值积分

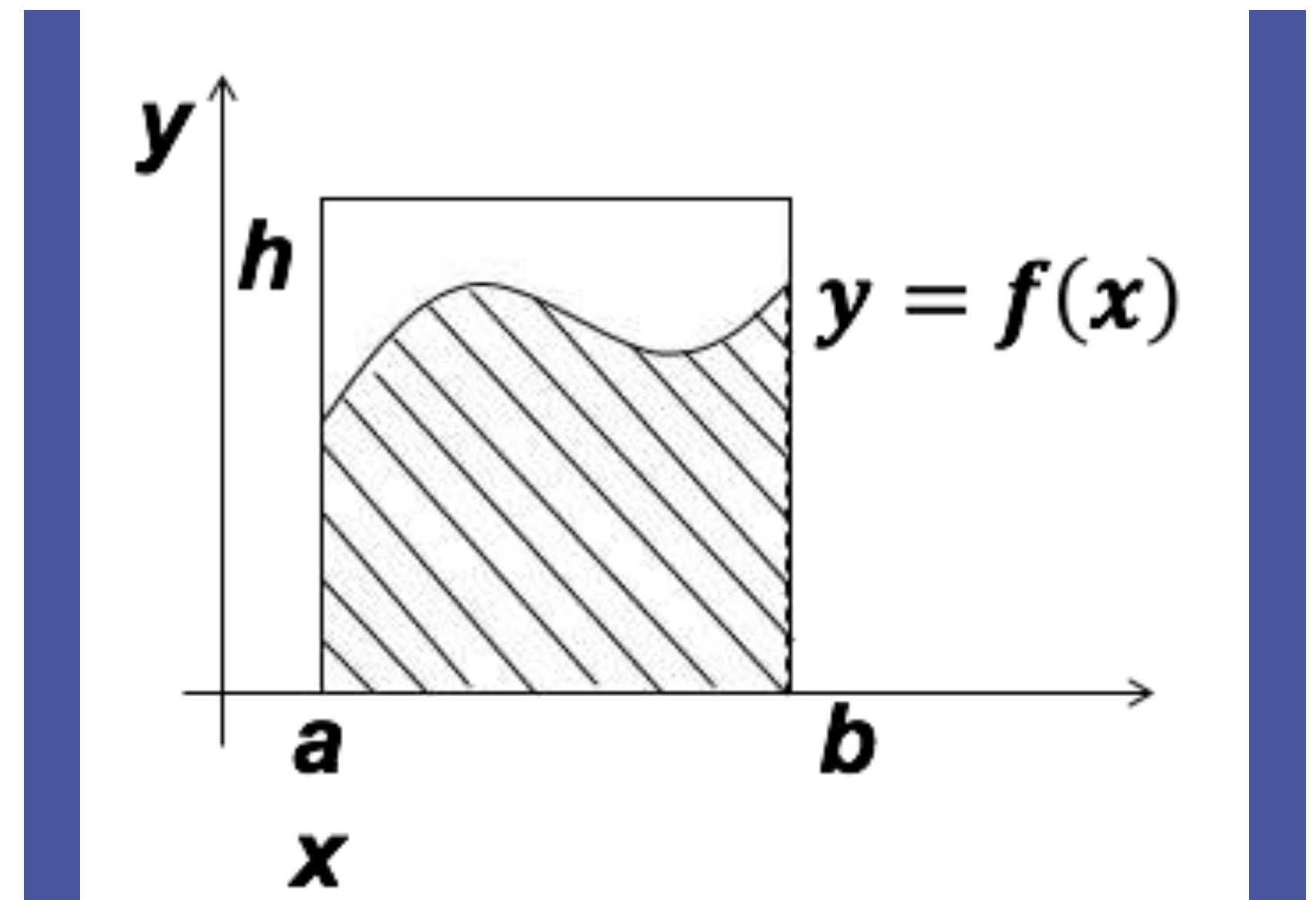
## 随机模拟法求定积分

假定函数 $f(x)$ 在区间 $[a,b]$ 内有界连续且非负，根据定积分的几何意义可知， $\int_a^b f(x)dx$ 即下图阴影部分的面积：

随机模拟算法为：

构造一个矩形，以 $[a,b]$ 为底边，以 $h$ 为高( $h > \max_{[a,b]} f$ )。

在矩形内随机投点，落在阴影内的比例与 $(b-a)h$ 乘积即积分结果。



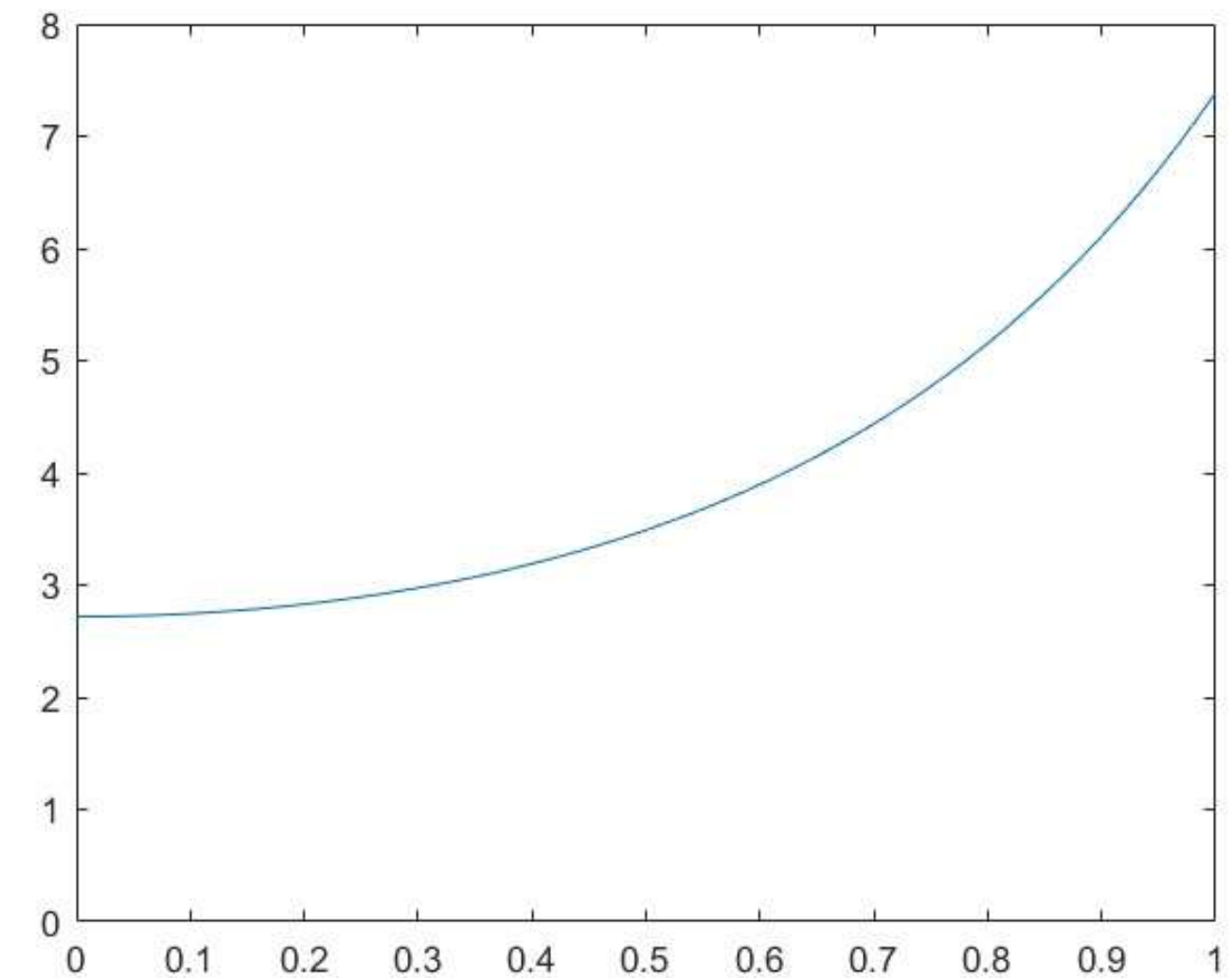


# 随机模拟法计算数值积分

例2. 求  $\int_0^1 e^{x^2+1} dx$ .

右图为函数图象, 先来看数值积分:

```
f=inline('exp(x.^2+1)','x');  
quad(f,0,1)
```



可得结果为3.9759. 接下来用随机模拟法求定积分.

估计被积函数在积分区间上的最大值, 取  $h=9$ .

则以积分区间  $[0,1]$  为底, 以  $h=9$  为高的矩形面积为  $M=9$ .

# 随机模拟法计算数值积分

```
function S=suiji
xi=unifrnd(0,1,500000,1);
yi=9*rand(500000,1);
y=exp(xi.^2+1);k=0;
for i=1:500000
    if yi(i)<=y(i)
        k=k+1;
    end
end
S=k/500000*9;
```

**S = 3.9775**

} 取得500000个随机点(x<sub>i</sub>,y<sub>i</sub>)

取得对应x<sub>i</sub>的函数值

比较向量y<sub>i</sub>与y的各个分量

若y<sub>i</sub>的分量小于对应的y(x<sub>i</sub>), 则计数1次

# 随机模拟法计算数值积分

```
function S=suiji2
xi=unifrnd(-1,1,500000,1);
yi=3*rand(500000,1);
y=xi.^2.*exp(xi); k=0;
for i=1:500000
if yi(i)<=y(i)
k=k+1;
end
end
S=k/500000*6
```

**s =0.8753**

$$\text{求} \int_{-1}^1 x^2 e^x dx$$

# 随机模拟法计算数值积分

用随机模拟法求定积分：

$$\int_0^1 x^{10} (2 + \sin x) dx$$

$$\int_{-10}^{10} x^3 \sin(30x) dx$$

$$\int_0^1 \frac{x \sin x^2 + x^3 \cos x}{2 + \cos^3 x} dx$$

# 随机模拟法计算数值积分

## 随机模拟法求二重积分

假定 $f(x,y)$ 在区域 $S$ 上有界连续、非负，根据二重积分的几何意义， $\iint_S f(x,y) dx dy$ 是以 $S$ 为底，以 $f(x,y)$ 为顶的曲顶柱体体积

随机模拟算法的思路为：

选取一个以 $S$ 为底、以 $h$ 为高( $h > \max_{(x,y) \in S} f$ )的柱体.

在柱体范围内随机投点，落在 $f(x,y)$ 下方的点的比例与柱体体积的乘积即积分结果.



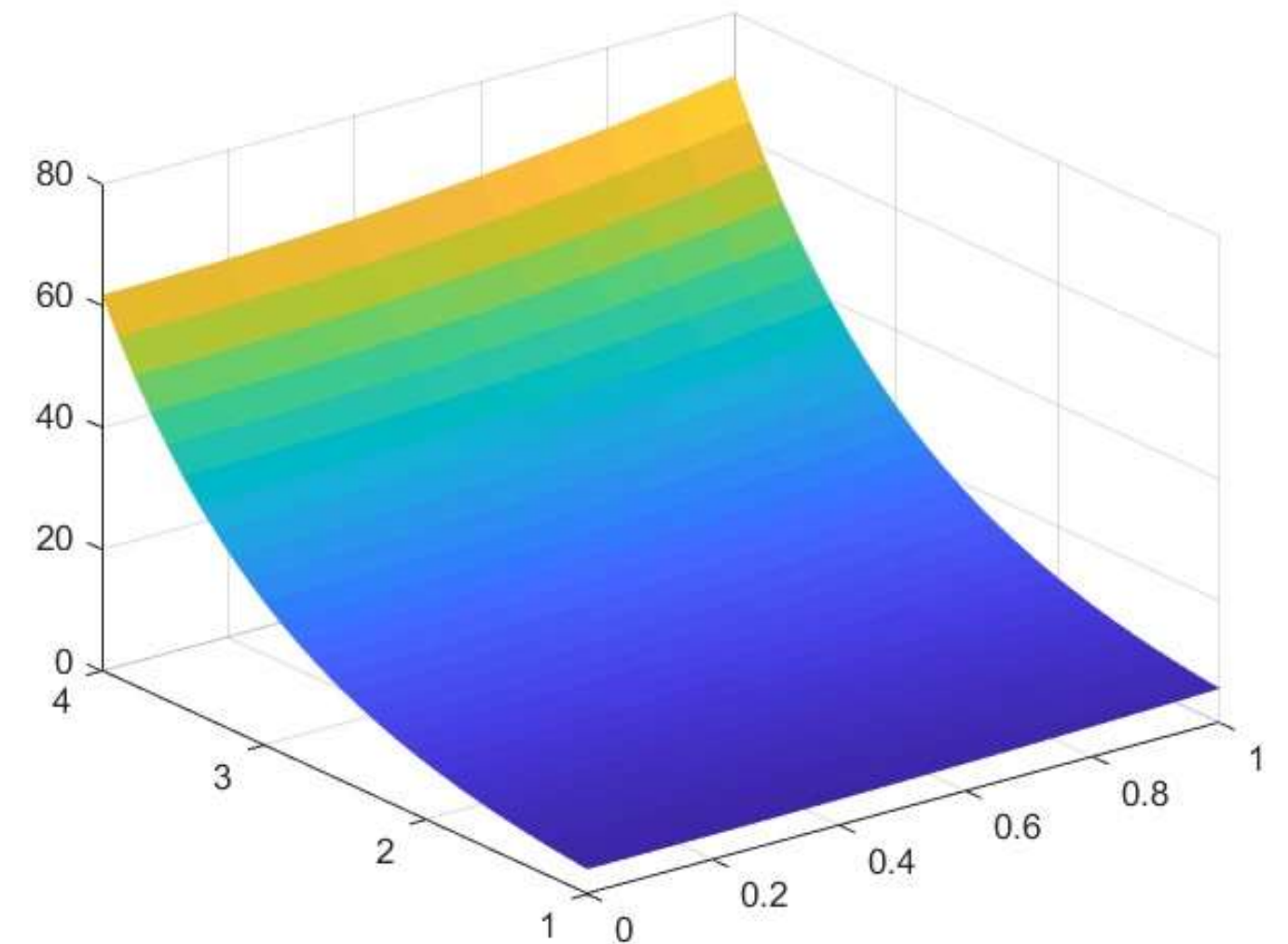
# 随机模拟法计算数值积分

例3. 求  $\int_1^4 \int_0^1 e^{\sqrt{1+x^2+y^2}} dx dy$ .

右图为函数图象：

计算数值积分：

```
f=inline('exp(sqrt(1+x.^2+y.^2))','x','y');  
dblquad(f,0,1,1,4)
```



可得结果为64.6374. 接下来用随机模拟方法计算.

取  $h=70$ .



# 随机模拟法计算数值积分

```
function sui2d
```

```
%随机模拟计算二重积分  $\int_0^1 \int_0^4 \exp(\sqrt{1+x^2+y^2})$ 
```

```
x=unifrnd(0,1,1000000,1);y=unifrnd(0,4,1000000,1);
```

```
zi=unifrnd(0,70,1000000,1);z=exp(sqrt(1+x.^2+y.^2));
```

```
k=0;
```

```
for i=1:1000000
```

```
if zi(i)<=z(i)
```

```
k=k+1;
```

```
end
```

```
end
```

```
P=k/1000000*210
```

比较向量 $z_i$ 与 $z$ 的各个分量

若 $z_i$ 的分量小于对应的 $z(x_i, y_i)$ , 则计数1次

输出结果在64.6上下浮动.

# 随机模拟法计算数值积分

## 用随机模拟法求二重积分

$$\int_0^4 \int_{-1}^5 (2+x^2y^4+\sin \sqrt{1+x^3+y^4}) \, dx dy$$

# 随机模拟法计算数值积分

解数值积分只是随机模拟方法的简单应用，事实上当数学模型非常复杂，难以直接求解或分析时，我们都可以尝试用随机模拟法来给出结果。

设定较高的样本量，反复运算多次，模拟结果就会在很大程度上接近真实结果。

# 作业

1. 设X的密度函数为 $f(x)$ ,  
生成5行10列X的随机数 
$$f(x) = \begin{cases} 3x^2, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{others} \end{cases}$$
2. 设X的分布律如右下表所示，生成1行100个X的随机数。

X	0	1	2	3	4	5
P	0.5	0.1	0.2	0.1	0.05	0.05

# 作业

用随机模拟方法计算积分：

$$\int_0^2 e^{x^2} \sin(2x) dx, \int_0^1 \int_1^4 e^{x^2 + y^2} \sin(2(x+y)) dx dy$$