

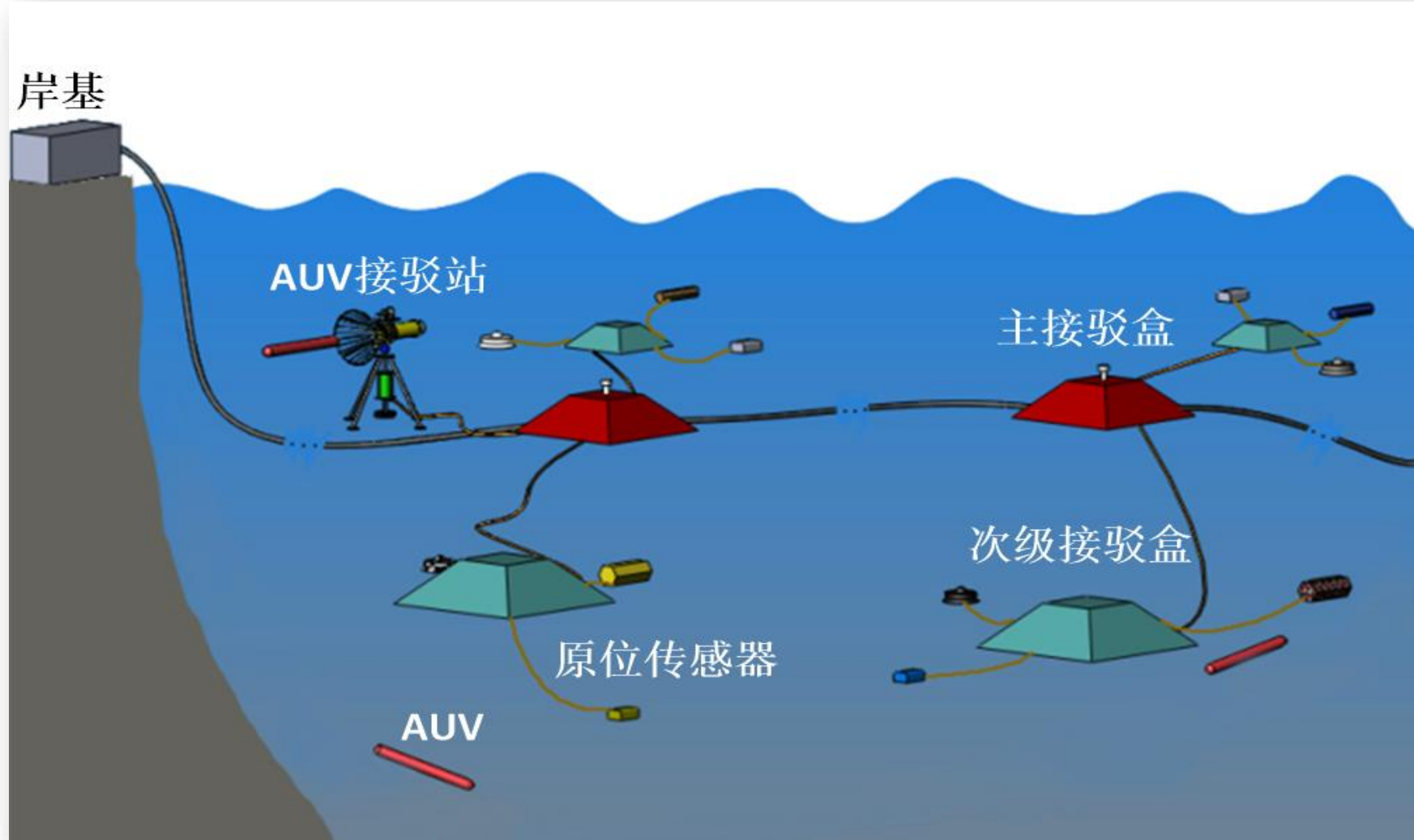
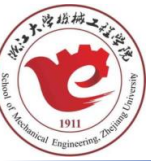
第6章 数值积分 Quadrature

苏 芮

srhello@zju.edu.cn

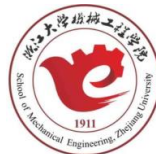
开物苑4-202

海底观测网移动接入拓展



目的：实现动/静结合，三维剖面/站位组合的海洋立体观测，拓展海洋观测范围。

海底观测网移动接入拓展



接驳基站与AUV艏部设计

- 接驳基站入口、转向结构与**AUV艏部外形设计**与优化
- 接驳基站**控制系统、电源**管理系统研发
- 接驳站**通讯系统**与上位机界面研发

AUV末端回坞视觉导航系统设计

- AUV末端回坞模式识别与**6自由度姿态求解算法**设计
- AUV末端**回坞路径规划**与控制方法设计

水下无线充电系统设计

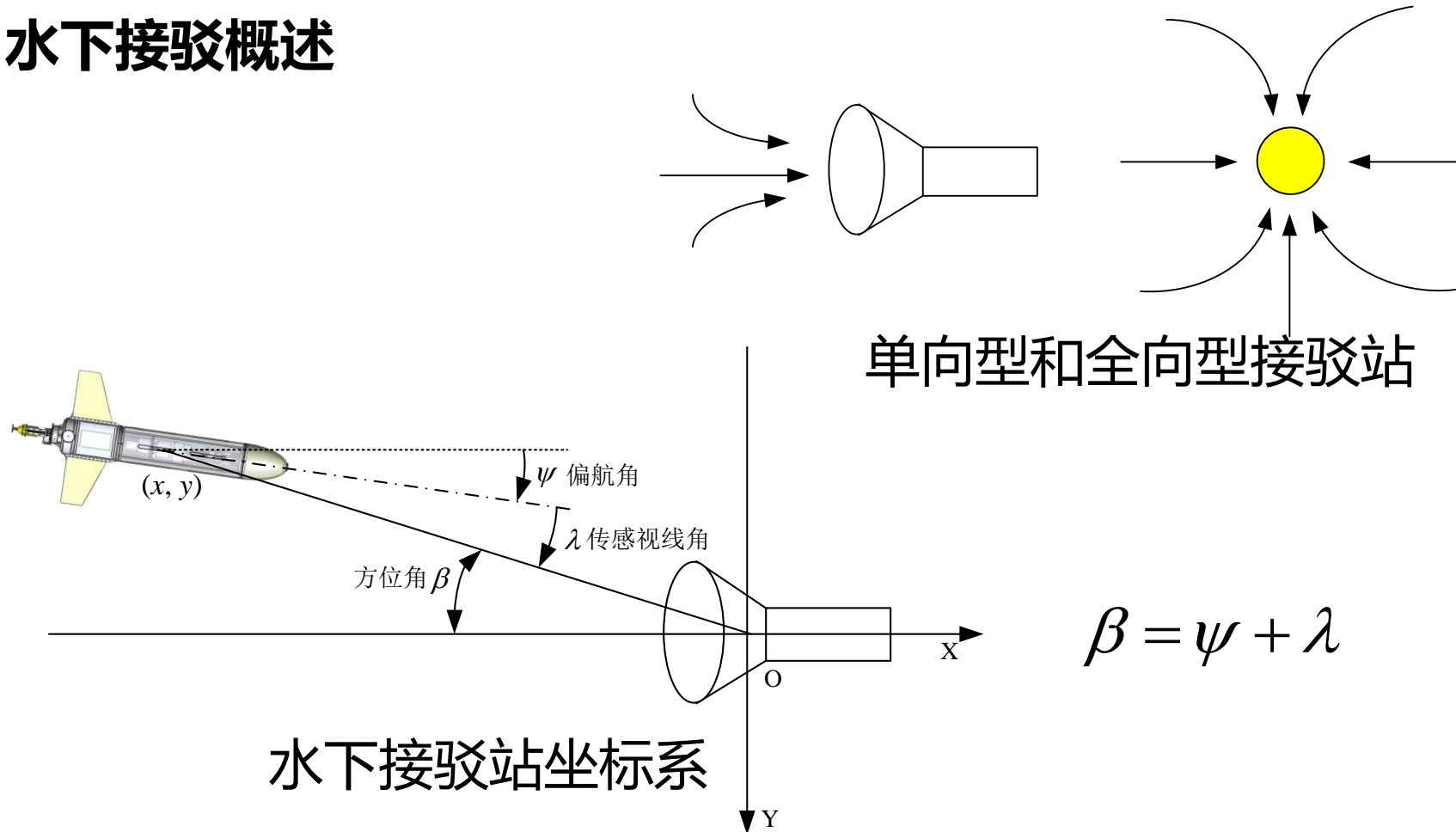
- 充电线圈结构与仿真优化
- **海水环境**下系统最优**频率跟踪**算法与硬件电路设计
- 充电系统**散热**结构设计

水下无线信号传输系统设计

- 天线结构与耐压封装设计
- 海水环境下信号传输衰减特性与**最优通讯距离**研究
- 无线信号传输系统链路与硬件设计

水下接驳概述及回坞导航策略

水下接驳概述

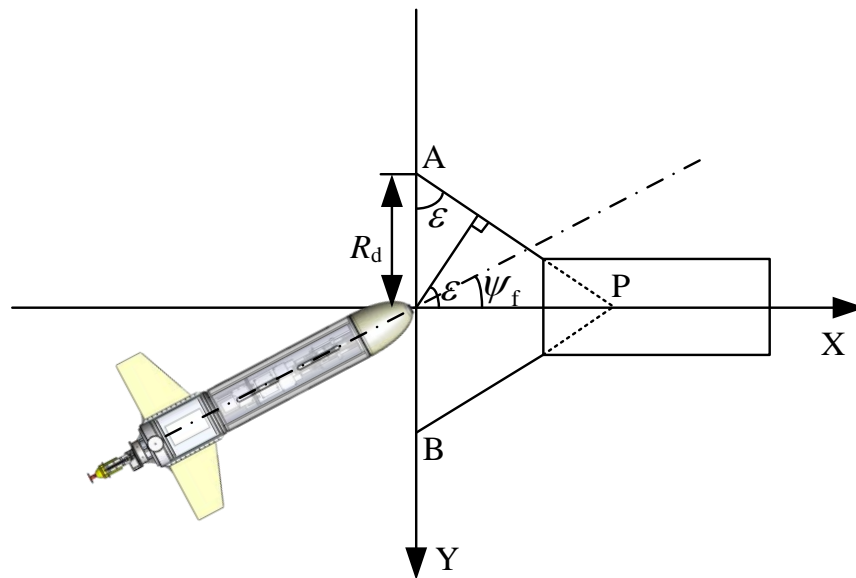


水下接驳概述及回坞导航策略

入坞接驳问题数学描述

成功入坞的判定条件:

$$\begin{cases} |\psi_f| < \varepsilon - \varepsilon_t \\ |y_f| < R_d - R_{d,t} \end{cases}$$



单向型接驳站的入坞问题

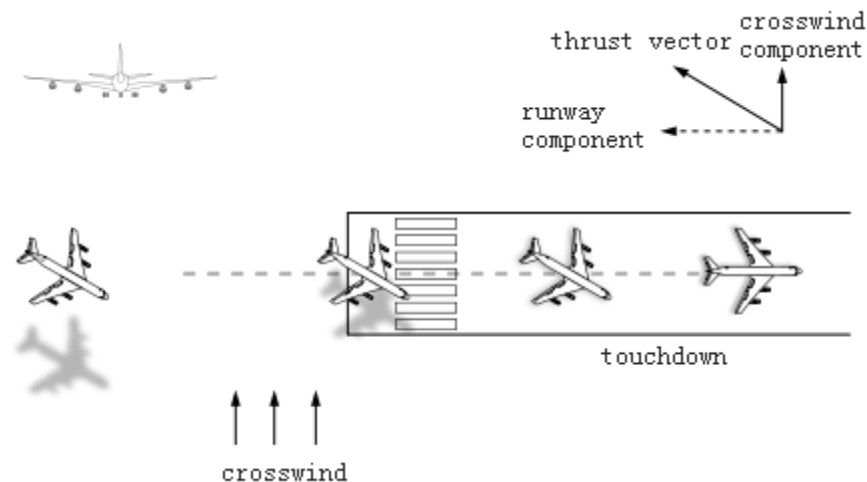
基于可主动旋转接驳站的近端入坞引导算法分析

补偿洋流的跟踪算法

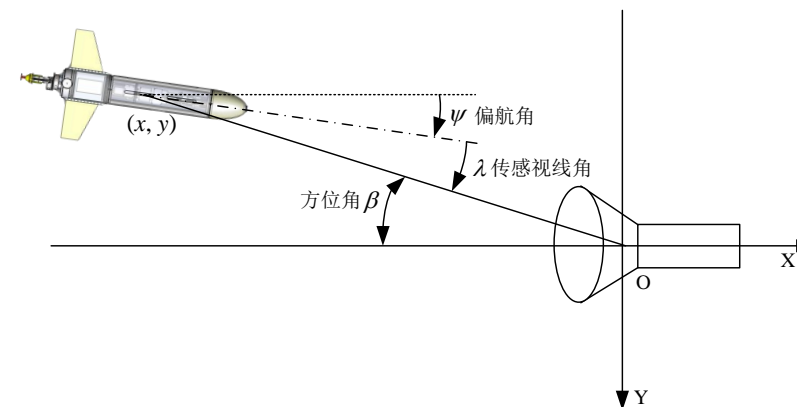
$$\psi_{\text{crab}} = \arcsin \frac{V_{\text{fy}}}{V_0}$$

$$\psi_c = k_c \times \psi_{\text{crab}}$$

$$\psi'_d = \begin{cases} \psi_d & \lambda > \text{thresh} \\ \psi_d - k_c \times \arcsin \frac{V_{\text{fy}}}{V_0} & \lambda \leq \text{thresh} \end{cases}$$



飞机在着陆时通过补偿偏航角补偿侧翼风



基于可主动旋转接驳站的近端入坞引导算法分析

补偿洋流的跟踪算法

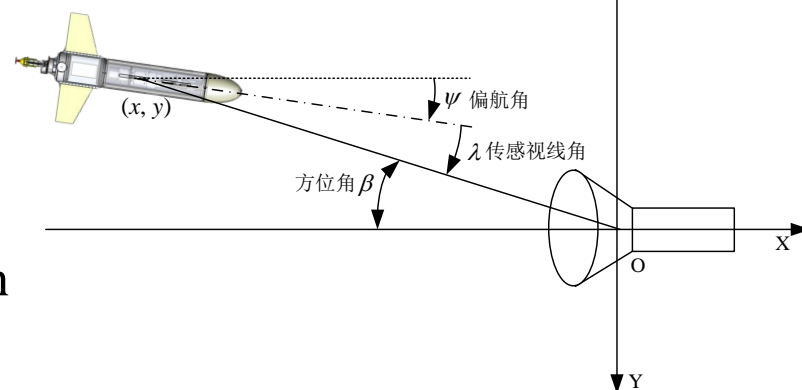
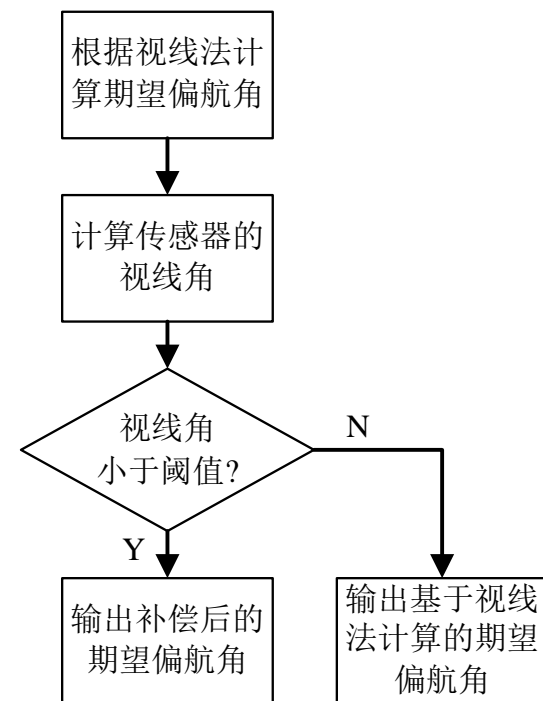
$$\psi_{\text{crab}} = \arcsin \frac{V_{\text{fy}}}{V_0}$$

$$\psi_c = k_c \times \psi_{\text{crab}}$$

$$\psi'_d = \begin{cases} \psi_d \\ \psi'_d = \psi_d - k_c \times \arcsin \frac{V_{\text{fy}}}{V_0} \end{cases}$$

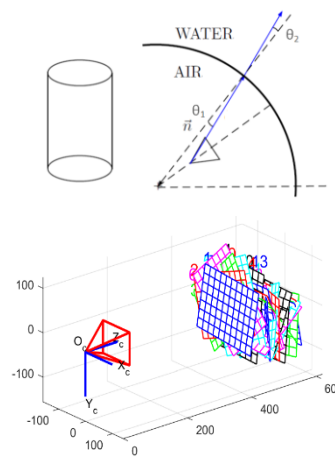
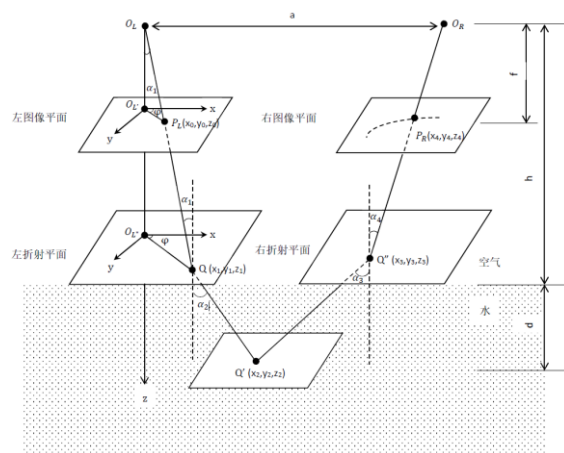
$\lambda > \text{thresh}$

$\lambda \leq \text{thresh}$

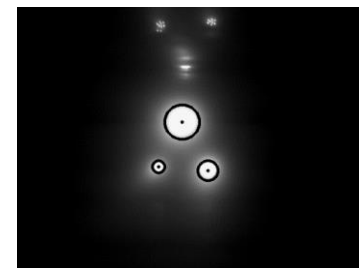
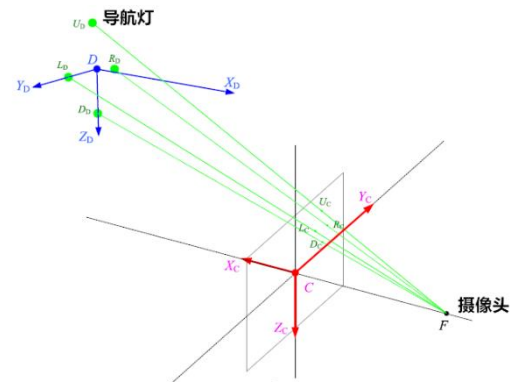


海底观测网移动接入拓展

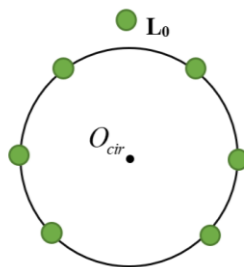
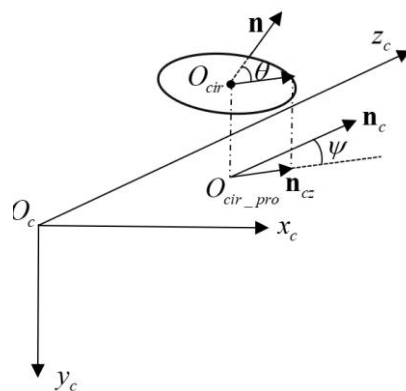
水下光学特性分析与校正



模式识别与特征提取

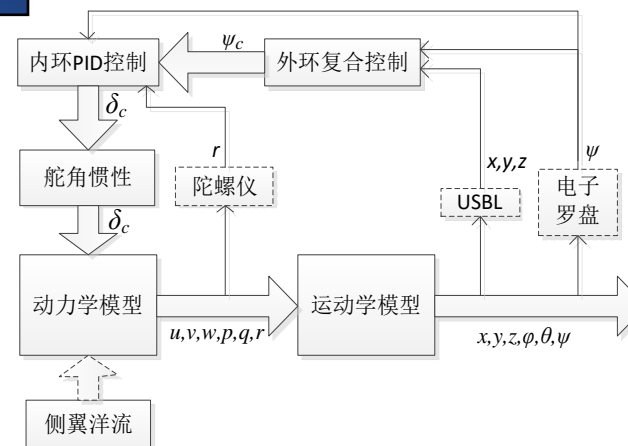


AUV姿态求解

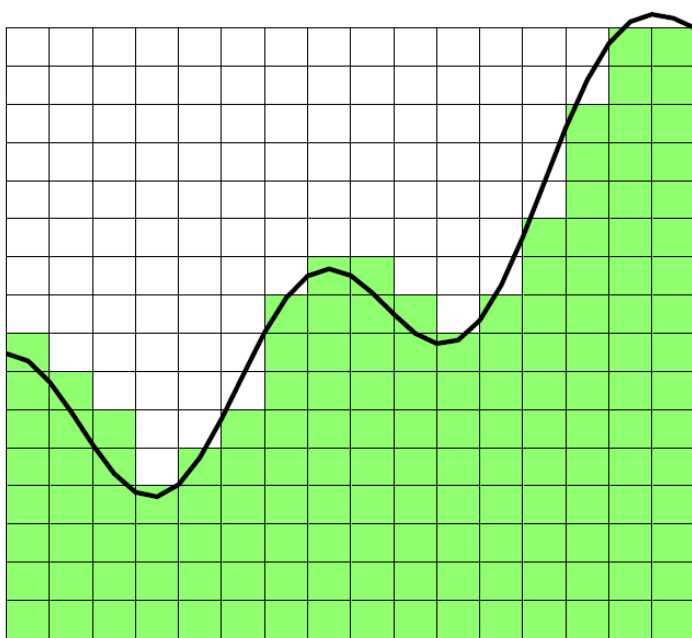
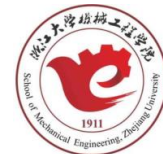


AUV回坞末端视觉导航技术

AUV路径规划



数值积分-问题来源



$f(x)$

$$I = \int_a^b f(x) dx$$

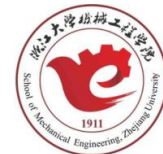
只要找到被积分函数 $f(x)$ 的原函数 $F(x)$ ，通过牛顿-莱布尼茨(Newton-Leibniz)公式：

$$\int_a^b f(x) dx$$

$$I = \int_a^b f(x) dx = F(a) - F(b)$$

但是实际使用这种求积方法**往往很困难**，**原函数是不能使用初等函数来表达**，所以不能使用上述公式。有时候即使求得被积函数的原函数，其**公式非常复杂**，导致积分的计算也很困难。

数值积分-问题来源



原函数是不能使用
初等函数来表达:

$$\frac{\sin x}{x} (x \neq 0) \quad e^{-x^2}$$

原函数公式非常复杂:

$$f(x) = \frac{1}{1+x^6}$$

➡
$$F(x) = \frac{1}{3} \arctan x + \frac{1}{6} \arctan\left(x - \frac{1}{x}\right) + \frac{1}{4\sqrt{3}} \ln \frac{x^2 + x\sqrt{3} + 1}{x^2 - x\sqrt{3} + 1}.$$

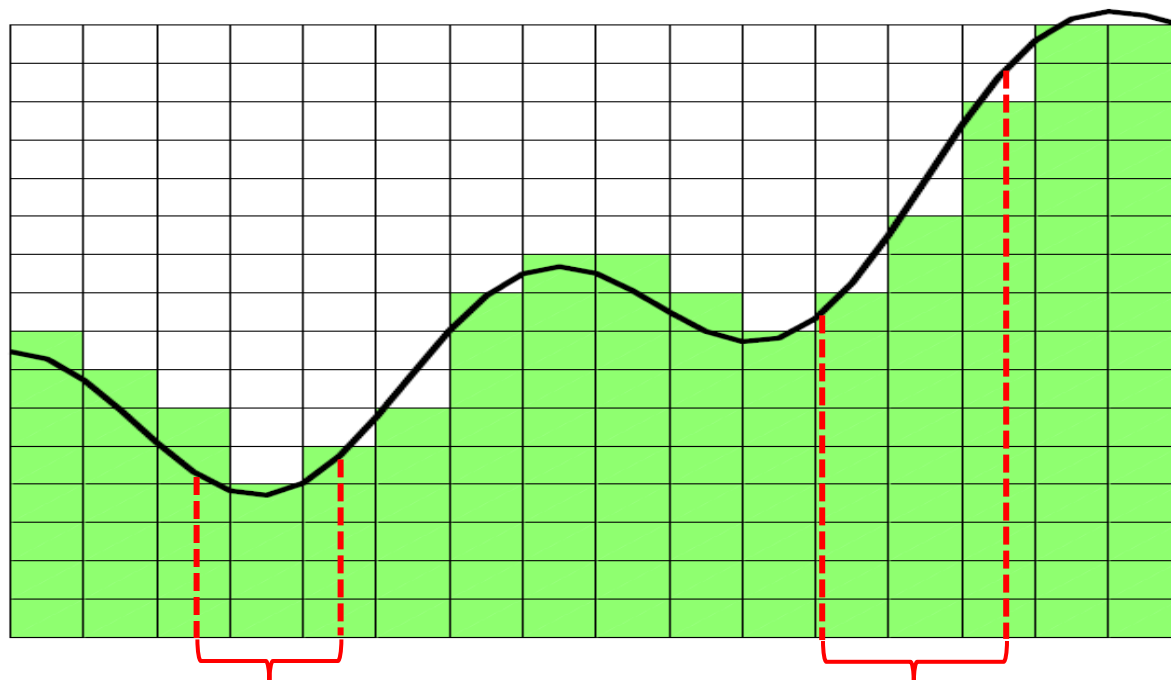
数值积分的基本思路:

通过求面积的方式得到来得到近似的积分值。

数值积分-问题来源

Adaptive Quadrature: 利用尽可能少的函数值，得到指定精度的积分近似值。

$$\int_a^b f(x)dx = \int_a^c f(x)dx + \int_c^b f(x)dx.$$

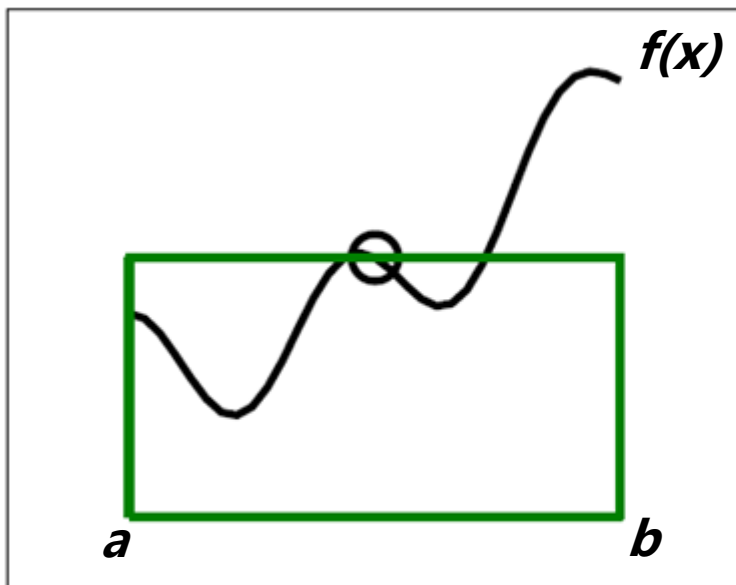


变化剧烈区域

变化平滑区域

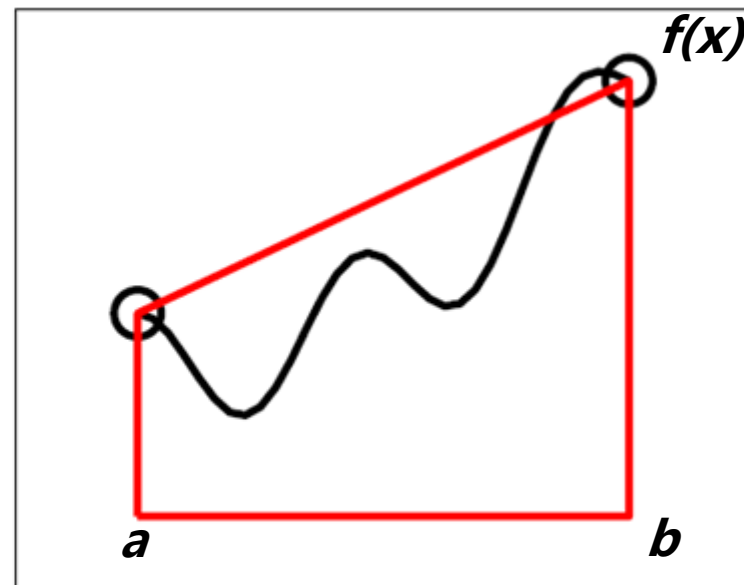
基本数值积分公式

中点公式



$$M = hf \left(\frac{a+b}{2} \right).$$

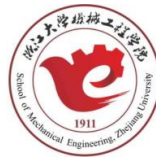
梯形公式



$$T = h \frac{f(a) + f(b)}{2}.$$

请注意没有计算/使用原函数F(x)

基本数值积分公式



$$\int_0^1 x^2 dx = \frac{1}{3} x^3 \Big|_0^1 = \frac{1}{3}$$

$$M = hf\left(\frac{a+b}{2}\right) = 1 \times \left(\frac{0+1}{2}\right)^2 = \frac{1}{4}$$

误差为1/12

$$M = hf\left(\frac{a+b}{2}\right).$$

$$M = h\left(\frac{f(a)+f(b)}{2}\right) = 1 \times \left(\frac{0+1}{2}\right) = \frac{1}{2}$$

误差为-1/6

$$T = h \frac{f(a)+f(b)}{2}.$$

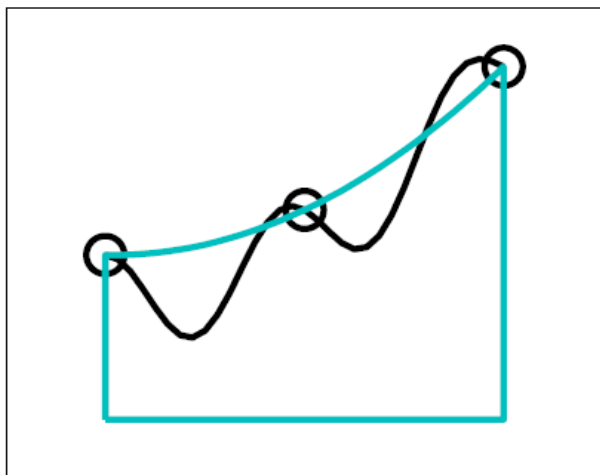
基本数值积分公式

辛普森法则： 上述现象具有普遍性 - 中点法则积分结果M是梯形法则积分结果T准确性的-2倍

新的积分结果S
 $S-T=-2(S-M)$

得到 $S=2/3M+1/3T$ (辛普森积分法则)

Simpson's rule



$$S = \frac{h}{6}(f(a) + 4f(c) + f(b)).$$

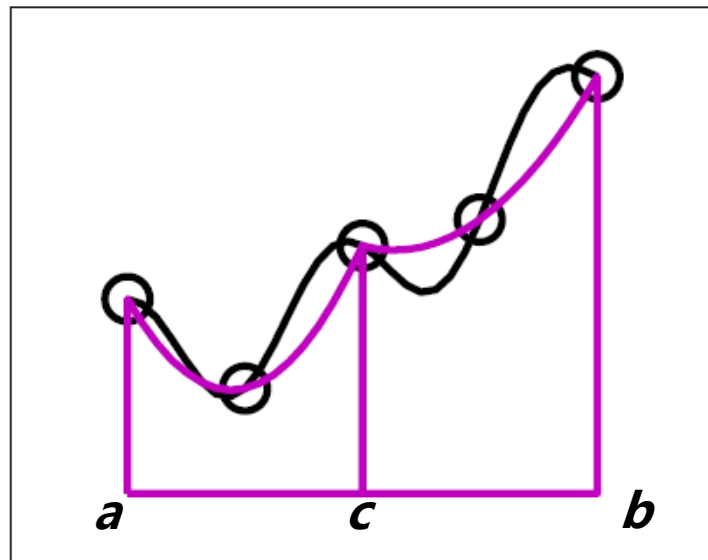
可证明：为对 $a, b, (a+b)/2$ 三点的插值积分（拉格朗日插值）

基本数值积分公式

复合辛普森法则: 将面积 S 再分成两半 $[a,d],[c,b]$, 令 d 和 e 分别为两半的中点 $d=(a+c)/2$, $e=(c+b)/2$, 在两个区间上再使用辛普森法则, 可得:

$$S_2 = \frac{h}{12}(f(a) + 4f(d) + 2f(c) + 4f(e) + f(b))$$

Composite Simpson's rule



基本数值积分公式

辛普森法则: S

复合辛普森法则: S_2

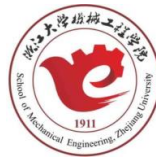
S 和 S_2 都是四阶精度, S 的步长是 S_2 的1/2, 因此精度是1/16

$$Q - S = 16(Q - S_2).$$

$$Q = S_2 + (S_2 - S)/15.$$

**六阶 (5个插值点) 的牛顿-科特斯法则
(Newton-Cotes Ruler)**

上节课知识回顾



1. 方程求根

- 牛顿法的缺点？（需要计算 f'_{prim} ）
- 割线法的基本思路？（利用二个数值点，计算斜率，替代 f'_{prim} ）
- 逆二次插值法的基本思路？（利用三个数值点，进行多项式插值，计算和x轴的交点）
- Zeroin算法的基本思路？（将二分法的可靠性和割线法及IQI算法的收敛速度结合起来）

2. 数值积分

- 问题来源？基本思路？
- 中点公式？梯形公式？辛普森公式？复合辛普森公式？牛顿-科特斯公式？
- 如何构建辛普森公式和牛顿-科特斯公式？

数值积分公式的精度

辛普森法则: $S = \frac{h}{6}(f(a) + 4f(c) + f(b)).$

数值积分是通过离散点上函数值的线性组合近似计算积分

$$I = \int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) = I_n(f)$$

$$E_n(f) = I - I_n(f)$$

求积公式的余项

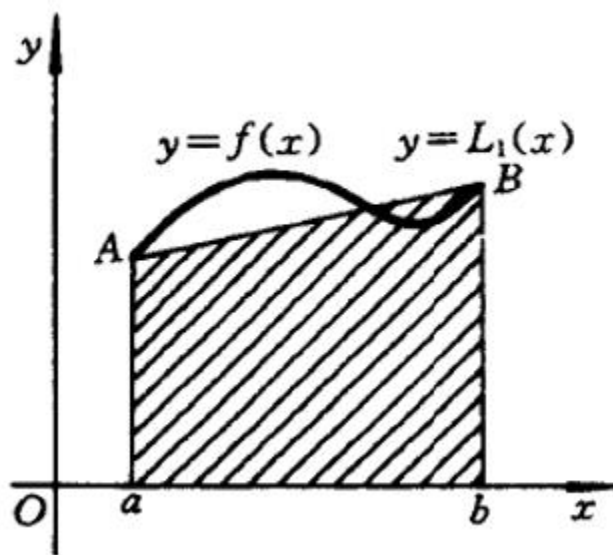
称为求积系数, 与 $f(x)$ 无关, 与积分区间和求积节点有关

称为求积节点, 与 $f(x)$ 无关

数值积分公式的精度

若求积公式 $\int_a^b f(x)dx \approx \sum_{k=1}^n A_k f(x_k)$

对任何次数不高于 m 次的代数多项式都准确成立，但对于 x^{m+1} 却不能准确成立，则求积公式的代数精度是 m



$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$$

但是, 当 $f(x) = x^2$ 时,

$$\text{左端} = \int_a^b x^2 dx = \frac{1}{3} (b^3 - a^3)$$

$$\text{右端} = \frac{b-a}{2} [a^2 + b^2]$$

$$\text{左端} \neq \text{右端} \quad (a \neq b)$$

因此梯形法则的代数精度为 1

数值积分公式的精度

例3 确定求积公式

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx A_{-1}f(-1) + A_0f(0) + A_1f(1)$$

中的系数,使其具有尽可能高的代数精度.

$$I = \int_a^b f(x)dx \approx \sum_{i=0}^n A_i f(x_i) = I_n(f)$$

$$E_n(f) = I - I_n(f)$$

求积公式的余项

称为求积系数,与 $f(x)$ 无关,与积分区间和求积节点有关

称为求积节点,与 $f(x)$ 无关

辛普森积分法则

$$\int_{-1}^1 f(x)dx \approx \frac{1}{3}f(-1) + \frac{4}{3}f(0) + \frac{1}{3}f(1)$$

定理1 含有 $n+1$ 个节点的插值型数值积分公式的代数精度至少是 n .

• 牛顿-科特斯 (Newton-Cotes)

• 考虑到计算上的方便，常将积分区间等分之，并取分点为求积节点。这样构造出来的插值型求积公式称为Newton-Cotes积分。

• 龙贝格 (Romberg)

外推算法: 用若干个精度较低的积分近似值来推算更精确近似值的方法。这样构造出来的递进式求积公式称为Romber积分。

插值型积分公式

在积分区间 $[a,b]$ 上取一组点

$$a \leq x_0 \leq x_1 \leq \cdots \leq x_n \leq b$$

作 $f(x)$ 的 n 次Lagrange插值多项式

$$L_n(x) = \sum_{i=0}^n l_i(x) f(x_i)$$

$$l_i(x) = \frac{(x-x_0)(x-x_1)\cdots(x-x_{i-1})(x-x_{i+1})\cdots(x-x_n)}{(x_i-x_0)(x_i-x_1)\cdots(x_i-x_{i-1})(x_i-x_{i+1})\cdots(x_i-x_n)}$$
$$= \prod_{\substack{j=0 \\ j \neq i}}^n \frac{(x-x_j)}{(x_i-x_j)}$$

其中 $l_i(x) (i=0,1,\dots,n)$ 为 n 次插值基函数

$$\int_a^b f(x) dx \approx \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$$

$$\int_a^b f(x) dx \approx \int_a^b L_n(x) dx = \sum_{k=0}^n f(x_k) \int_a^b l_k(x) dx$$

$$A_k = \int_a^b l_k(x) dx = \int_a^b \frac{(x-x_0)\cdots(x-x_{k-1})(x-x_{k+1})\cdots(x-x_n)}{(x_k-x_0)\cdots(x_k-x_{k-1})(x_k-x_{k+1})\cdots(x_k-x_n)} dx$$

插值型积分公式

数值积分余项

$$R[f] = \int_a^b f(x) dx - \sum_{k=0}^n A_k f(x_k)$$

$$R_n[f] = \int_a^b f(x) dx - \int_a^b L_n(x) dx = \int_a^b [f(x) - L_n(x)] dx$$

$$R_n[f] = \int_a^b \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) dx$$

定理 2 若 $f(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上有直到 $n+1$ 阶导数, $p_n(x)$ 为 $f(x)$ 在 $n+1$ 个节点 $x_i \in [a, b] (i=0, 1, \dots, n)$ 上的 n 次插值多项式, 则对任何 $x \in [a, b]$ 有

$$R_n(x) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) \quad (4.6)$$

其中 $\omega_{n+1}(x) = \prod_{i=0}^n (x - x_i)$, $\xi \in (a, b)$ 且依赖于 x .

第三章 插值

Newton-Cotes 积分

- 将积分区间 $[a, b]$ n 等分, 取分点

$$x_i = a + ih \quad \left(h = \frac{b-a}{n}, i = 0, \dots, n \right)$$

作为求积节点, 并作变量替换 $x = a + th$, 则求积系数

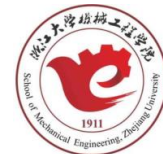
$$\begin{aligned} A_i &= \int_a^b l_i(x) dx = \int_0^n \frac{t(t-1)\cdots(t-i+1)(t-i-1)\cdots(t-n)}{i!(n-i)!(-1)^{n-i}} h dt \\ &= nh \cdot \frac{(-1)^{n-i}}{i!(n-i)!n} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-i+1)(t-i-1)\cdots(t-n) dt \end{aligned}$$

$$\int_a^b f(x) dx \approx (b-a) \sum_{k=0}^n C_k^{(n)} f(x_k)$$

Cotes系数

$$C_k^{(n)} = \frac{(-1)^{n-k}}{n \cdot k! \cdot (n-k)!} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n) dt$$

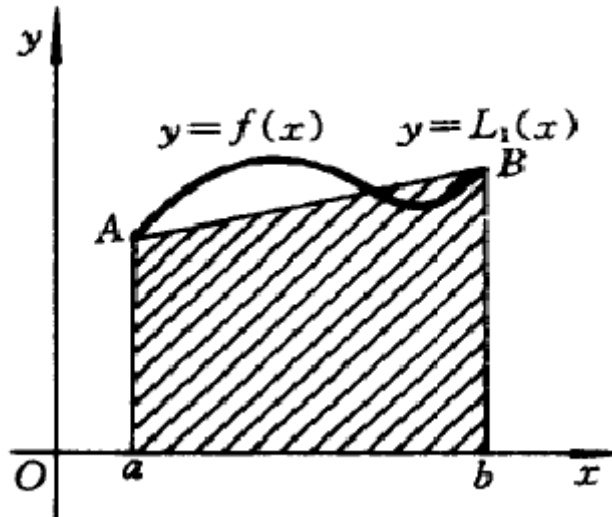
Newton-Cotes 积分



$$C_k^{(n)} = \frac{(-1)^{n-k}}{n \cdot k! \cdot (n-k)!} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n)dt$$

梯形rule $n=1$

当 $n=1$ 时有

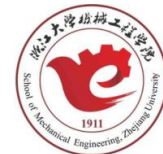


$$C_0^{(1)} = - \int_0^1 (t-1)dt = \frac{1}{2}$$

$$C_1^{(1)} = \int_0^1 tdt = \frac{1}{2}$$

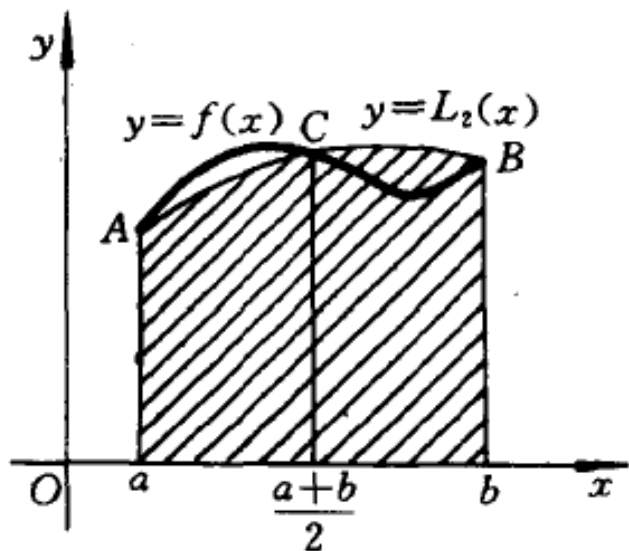
$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)]$$

Newton-Cotes 积分



$$C_k^{(n)} = \frac{(-1)^{n-k}}{n \cdot k! \cdot (n-k)!} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n)dt$$

辛普森rule $n=2$



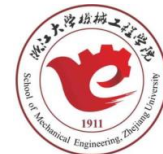
$$C_0^{(2)} = \frac{1}{4} \int_0^2 (t-1)(t-2)dt = \frac{1}{6}$$

$$C_1^{(2)} = -\frac{1}{2} \int_0^2 t(t-2)dt = \frac{4}{6}$$

$$C_2^{(2)} = \frac{1}{4} \int_0^2 t(t-1)dt = \frac{1}{6}$$

$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{6} [f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)]$$

Newton-Cotes 积分



$$C_k^{(n)} = \frac{(-1)^{n-k}}{n \cdot k! \cdot (n-k)!} \int_0^n t(t-1)\cdots(t-k+1)(t-k-1)\cdots(t-n)dt$$

3/8辛普森rule n=3

$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{(b-a)}{8}(f(x_0) + 3f(x_1) + 3f(x_2) + f(x_3))$$

保尔 (Boole' s) rule n=4

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x)dx \approx & \frac{b-a}{90} [7f(x_0) + 32f(x_1) \\ & + 12f(x_2) + 32f(x_3) + 7f(x_4)] \end{aligned}$$

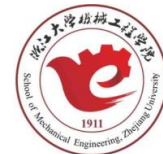
Newton-Cotes 积分

Cotes系数

n	$C_k^{(n)} \quad k=0,\dots,n$									
1	1	1								/2
2	1	4	1							/6
3	1	3	3	1						/8
4	7	32	12	32	7					/90
5	19	75	50	50	75	19				/288
6	41	216	27	272	27	216	41			/840
7	751	3577	1323	2989	2989	1323	3577	751		/17280
8	989	5888	-928	10496	-4540	10496	-928	5888	989	/28350

Cotes
公式

Newton-Cotes 积分



$$f(x) = 0.2 + 25x - 200x^2 + 675x^3 - 900x^4 + 400x^5$$

利用Newton-Cotes公式计算函数在 $[0, 0.8]$ 上的积分
(精确值为**1.640533**)

梯形rule $n=1$

$$\begin{aligned} f(0) &= 0.2 \\ f(0.8) &= 0.232 \end{aligned}$$

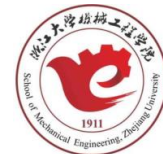
$$I_1 \cong (0.8 - 0) \frac{1}{2} (0.2 + 0.232) = 0.1728$$

辛普森rule $n=2$

$$\begin{aligned} f(0) &= 0.2 \\ f(0.4) &= 2.456 \\ f(0.8) &= 0.232 \end{aligned}$$

$$I \cong \frac{0.8}{6} (0.2 + 4(2.456) + 0.232) = 1.367467$$

Newton-Cotes 积分



$$f(x) = 0.2 + 25x - 200x^2 + 675x^3 - 900x^4 + 400x^5$$

利用Newton-Cotes公式计算函数在 $[0, 0.8]$ 上的积分
(精确值为**1.640533**)

Simpson 3/8 rule $n=3$

$$f(0)=0.2;$$

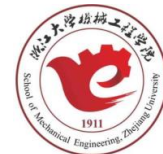
$$f(0.2667)=1.432724;$$

$$f(0.5333)=3.487177;$$

$$f(0.8)=0.232$$

$$I \cong \frac{0.8}{8}(0.2 + 3(1.432724 + 3.487177) + 0.232) = 1.519170$$

Newton-Cotes 积分

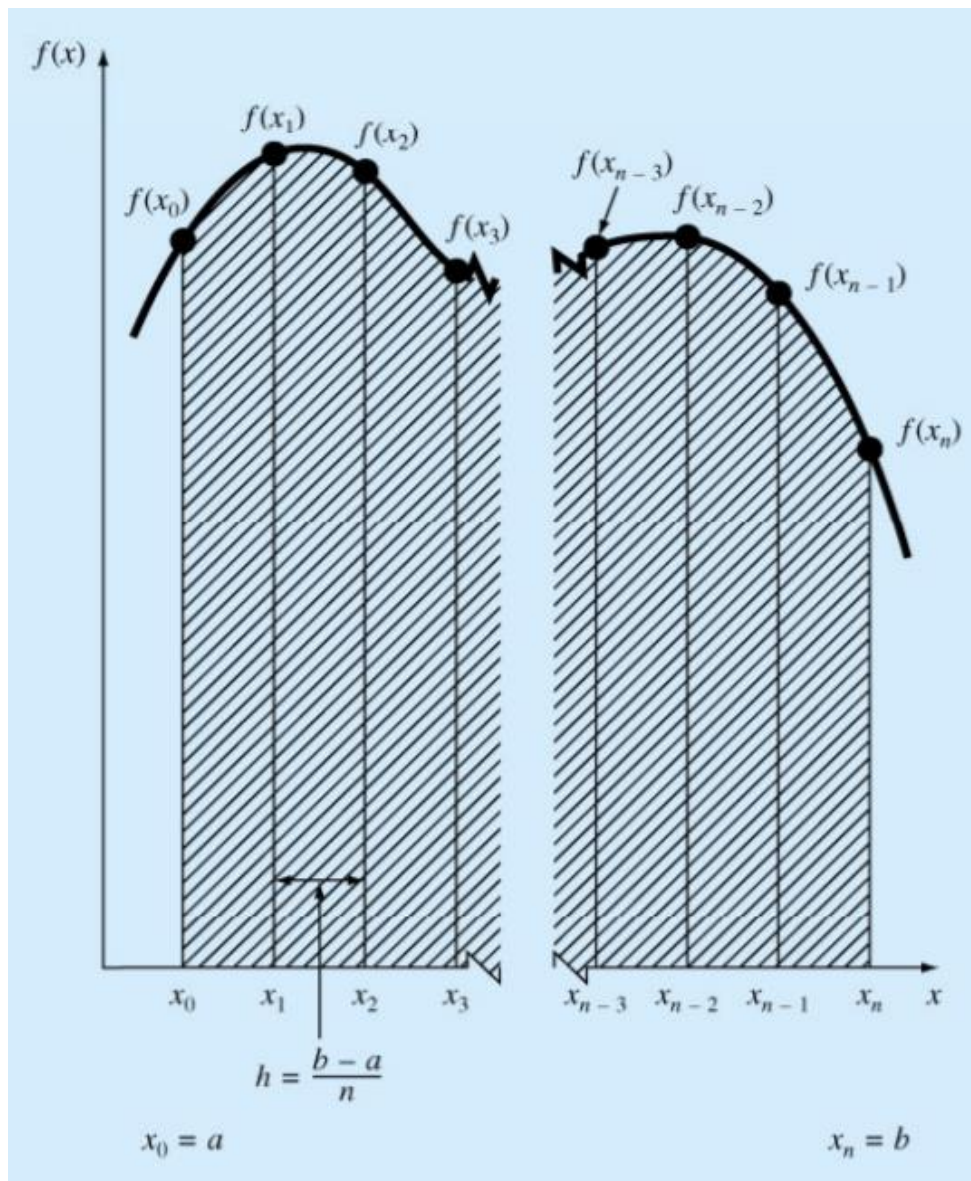


公式余项 $R_n[f] = \int_a^b \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \omega_{n+1}(x) dx$

- 梯形公式余项: $R_1[f] = -\frac{(b-a)^3}{12} f''(\xi_1)$
- 辛普森公式余项: $R_2[f] = -\frac{1}{90} \left(\frac{b-a}{2}\right)^5 f^{(4)}(\xi_2)$
- 科茨公式余项: $R_4[f] = -\frac{8}{945} \left(\frac{b-a}{4}\right)^7 f^{(6)}(\xi_4)$

代数精度? **当积分区间比较大时, 精度?**

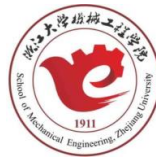
复合Newton-Cotes 积分



当积分区间 $[a, b]$ 较大时，直接使用Newton-Cotes公式所得积分近似值的精度很难得到保证。

为了保证精度，采用复合求积的方法：先将积分区间分成几个小区间，并在每个小区间上用低阶Newton-Cotes公式计算积分的近似值，然后对这些近似值求和，从而得到所求积分的近似值。

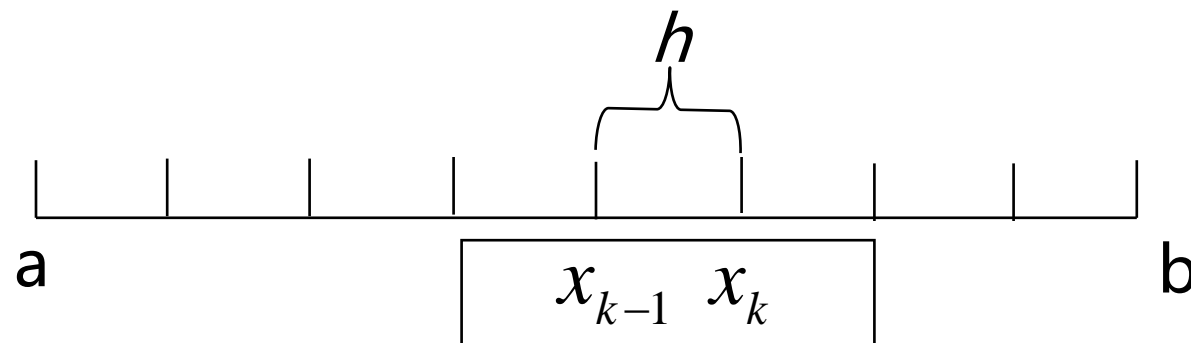
复合Newton-Cotes 积分



Composite Trapezoidal Rule

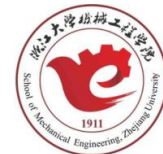
$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{2} [f(a) + f(b)] \quad I_k = \int_{x_{k-1}}^{x_k} f(x) dx$$

$$I_k = \frac{x_k - x_{k-1}}{2} [f(x_{k-1}) + f(x_k)] = \frac{h}{2} [f(x_{k-1}) + f(x_k)]$$



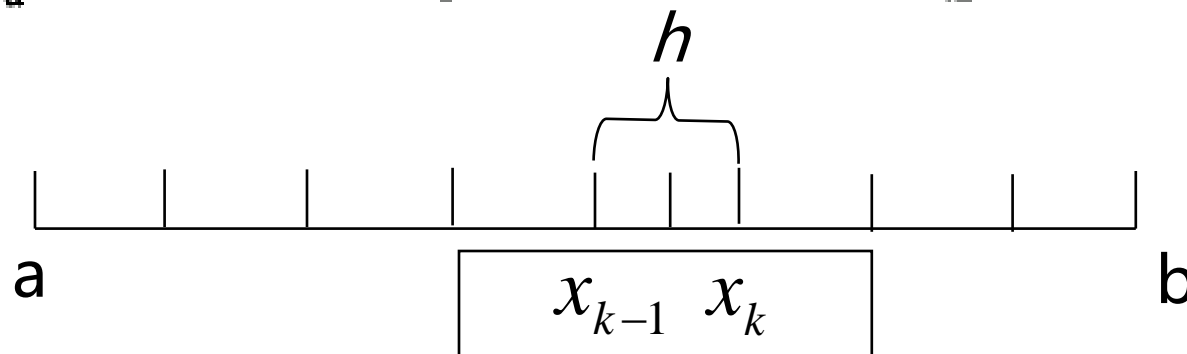
$$\int_a^b f(x) dx \approx T_n = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$$

复合Newton-Cotes 积分



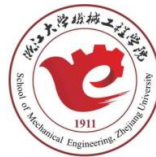
Composite Simpson Rule

$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{b-a}{6} [f(a) + 4f(\frac{a+b}{2}) + f(b)]$$



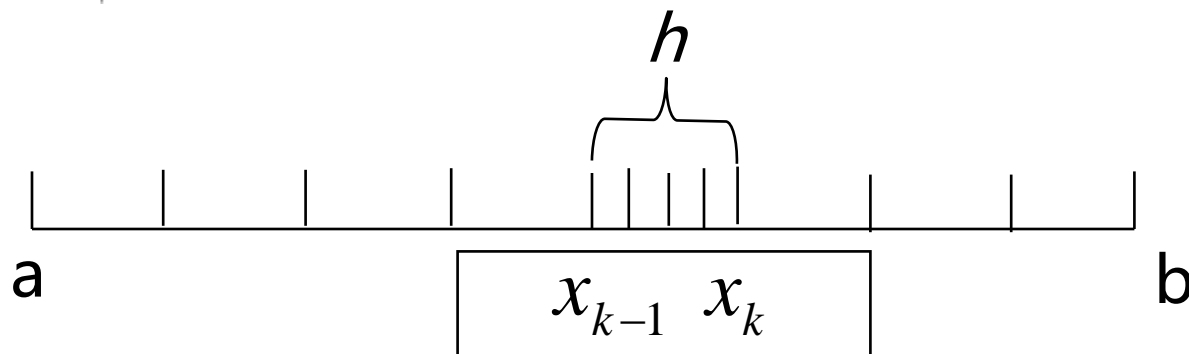
$$\int_a^b f(x) dx \approx \frac{h}{6} [f(a) + 4 \sum_{k=0}^{n-1} f(x_{k+\frac{1}{2}}) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] \stackrel{\text{(记)}}{=} S_n$$

复合Newton-Cotes 积分



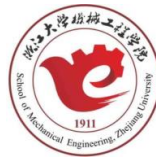
Composite Boole's Rule

$$\int_a^b f(x)dx \approx \frac{b-a}{90} [7f(x_0) + 32f(x_1) + 12f(x_2) + 32f(x_3) + 7f(x_4)]$$



$$\begin{aligned} \int_a^b f(x)dx \approx & \frac{h}{90} [7f(a) + 32 \sum_{k=0}^{n-1} f(x_k + \frac{1}{4}) + 12 \sum_{k=0}^{n-1} f(x_k + \frac{1}{2}) \\ & + 32 \sum_{k=0}^{n-1} f(x_k + \frac{3}{4}) + 14 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + 7f(b)] \stackrel{\text{(记)}}{=} C_n \end{aligned}$$

复合Newton-Cotes 积分



•复合梯形公式余项

$$\int_a^b f(x)dx - T_n = -\frac{b-a}{12}h^2 f''(\eta_1)$$

•梯形公式余项

$$R_1[f] = -\frac{(b-a)^3}{12}f''(\zeta_1)$$

•复合辛普森公式余项

$$\int_a^b f(x)dx - S_n = -\frac{b-a}{180}\left(\frac{h}{2}\right)^4 f^{(4)}(\eta_2)$$

•辛普森公式余项

$$R_2[f] = -\frac{1}{90}\left(\frac{b-a}{2}\right)^5 f^{(4)}(\zeta_2)$$

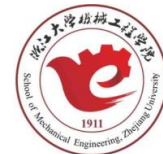
•复合布尔公式余项

$$\int_a^b f(x)dx - C_n = -\frac{2(b-a)}{945}\left(\frac{h}{4}\right)^6 f^{(6)}(\eta_4)$$

•布尔公式余项

$$R_4[f] = -\frac{8}{945}\left(\frac{b-a}{4}\right)^7 f^{(6)}(\zeta_4)$$

复合Newton-Cotes 积分

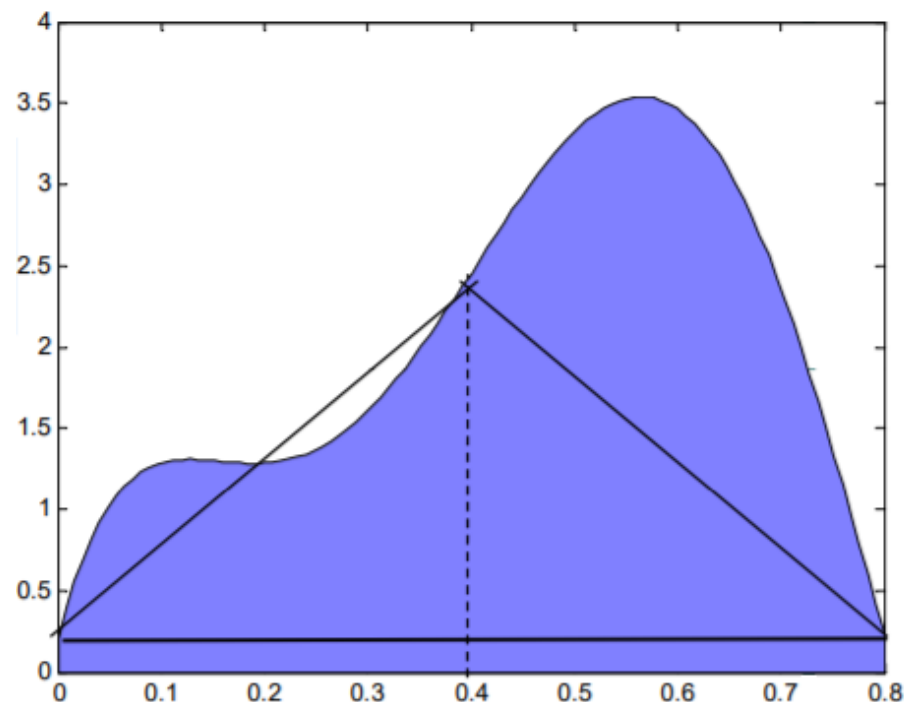


$$f(x) = 0.2 + 25x - 200x^2 + 675x^3 - 900x^4 + 400x^5$$

利用复合梯形公式计算函数在 $[0, 0.8]$ 上的积分
(精确值为**1.640533**)

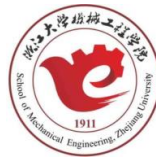
$$f(0)=0.2 \quad f(0.4)=2.456 \quad f(0.8)=0.232$$

$$I_1 \cong 0.8 \frac{(0.2 + 2(2.456) + 0.232)}{2 * 2} = 1.0688$$



$$\int_a^b f(x) dx \approx T_n = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$$

复合Newton-Cotes 积分



$$f(x) = 0.2 + 25x - 200x^2 + 675x^3 - 900x^4 + 400x^5$$

(精确值为**1.640533**)

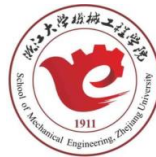
- 复合梯形公式的计算结果

n	h	I	$\varepsilon_t(\%)$
2	0.4	1.0688	34.9
3	0.2667	1.3695	16.5
4	0.2	1.4848	9.5
5	0.16	1.5399	6.1
6	0.1333	1.5703	4.3
7	0.1143	1.5887	3.2
8	0.1	1.6008	2.4
9	0.0889	1.6091	1.9
10	0.08	1.6150	1.6

子区间数目增加时，误差随之减小。误差与 n^2 成反比。

$$E_n(f) = -\frac{(b-a)^3}{12n^2} f''(\xi)$$

复合Newton-Cotes 积分



例 4 利用复合辛普森公式计算积分 $I = \int_0^1 \frac{\sin x}{x} dx$ 的近似值, 使截断误差不超过 $\frac{1}{2} \times 10^{-6}$, 并用同样点按复合梯形公式和复合科茨公式重新计算近似值.

解 首先应根据精度要求, 确定区间 $[a, b]$ 的等分数 n . 由于

$$\begin{aligned} \text{故} \quad f(x) &= \frac{\sin x}{x} = \int_0^1 \cos tx \, dt \\ f^{(k)}(x) &= \int_0^1 \frac{d^k}{dx^k} (\cos tx) \, dt = \int_0^1 t^k \cos(tx + \frac{k\pi}{2}) \, dt \\ |f^{(k)}(x)| &\leq \int_0^1 t^k \, dt = \frac{1}{k+1} \end{aligned}$$

根据复合辛普森公式的余项表达式(5.31), 为满足精度要求, 需 n 满足

$$\left| \frac{b-a}{2880} h^4 f^{(4)}(\xi) \right| = \frac{1}{2880} \times \frac{1}{n^4} \times |f^{(4)}(\xi)| < \frac{1}{2} \times 10^{-6}$$

这只需

$$\frac{1}{2880} \times \frac{1}{n^4} \times \frac{1}{5} < \frac{1}{2} \times 10^{-6}$$

即 $n \geq 4$. 取 $n=4$, 可得

$$\begin{aligned} I \approx S_4 &= \frac{1}{6} \times \frac{1}{4} \{ f(0) + 4[f(\frac{1}{8}) + f(\frac{3}{8}) + f(\frac{5}{8}) + f(\frac{7}{8})] \\ &\quad + 2[f(\frac{1}{4}) + f(\frac{1}{2}) + f(\frac{3}{4})] + f(1) \} \\ &= 0.9460832 \end{aligned}$$

复合Newton-Cotes 积分

对同样九个点上函数值(见表 5-3),若用复合梯形公式与复合科茨公式进行计算,则所得近似值分别为

$$I \approx T_8 = \frac{1}{2} \times \frac{1}{8} \{ f(0) + 2[f(\frac{1}{8}) + f(\frac{1}{4}) + f(\frac{3}{8}) + f(\frac{1}{2}) + f(\frac{5}{8}) + f(\frac{3}{4}) + f(\frac{7}{8})] + f(1) \} = 0.9456909$$

$$I \approx C_2 = \frac{1}{90} \times \frac{1}{2} \{ 7f(0) + 32[f(\frac{1}{8}) + f(\frac{3}{8}) + f(\frac{5}{8}) + f(\frac{7}{8})] + 12[f(\frac{1}{4}) + f(\frac{3}{4})] + 14f(\frac{1}{2}) + 7f(1) \} = 0.9460829$$

表 5-3

x	$f(x) = \frac{\sin x}{x}$	x	$f(x) = \frac{\sin x}{x}$
0	1.0000000	$\frac{5}{8}$	0.9361556
$\frac{1}{8}$	0.9973978	$\frac{3}{4}$	0.9088516
$\frac{1}{4}$	0.9896158	$\frac{7}{8}$	0.8771925
$\frac{3}{8}$	0.9767267	1	0.8414709
$\frac{1}{2}$	0.9588510		

复合公式的递推公式

梯形公式 $T(f, h)$ 和 $T(f, 2h)$ 满足如下关系:

$$T(f, h) = \frac{T(f, 2h)}{2} + h \sum_{k=1}^M f(x_{2k-1})$$

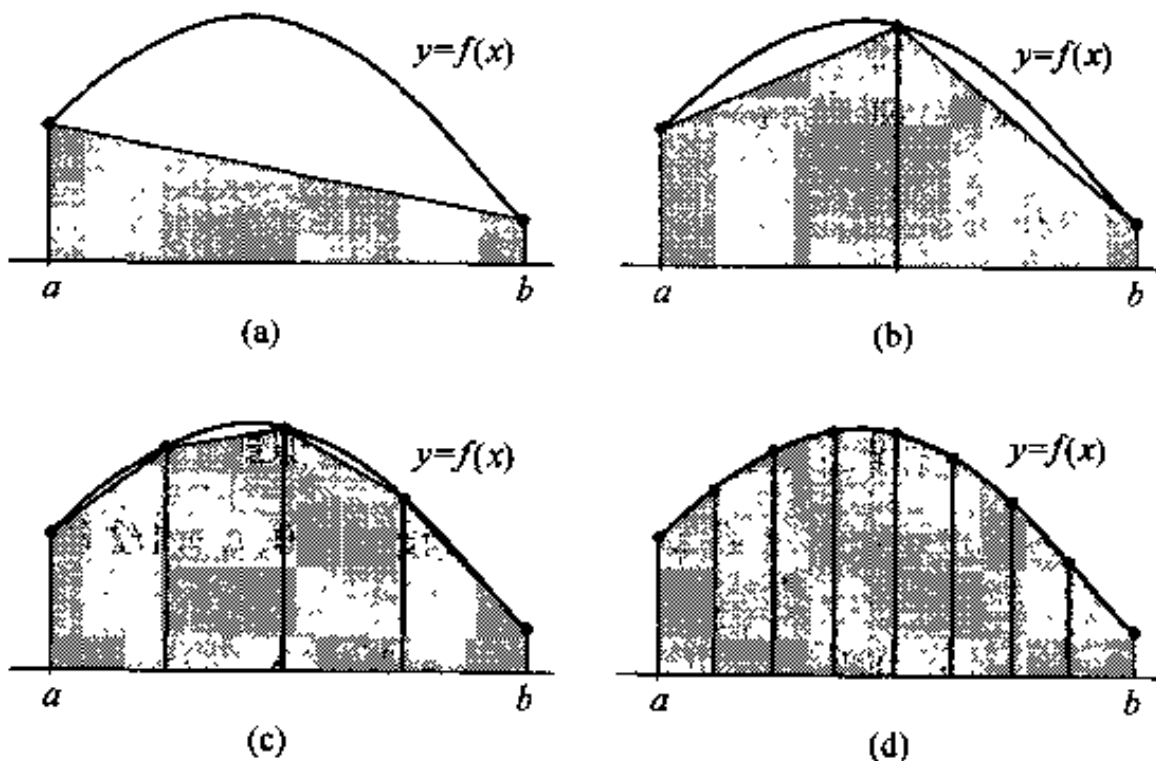


图 7.8 (a) $T(0)$ 为 $2^0 = 1$ 个梯形的面积
 (b) $T(1)$ 为 $2^1 = 2$ 个梯形的面积
 (c) $T(2)$ 为 $2^2 = 4$ 个梯形的面积
 (d) $T(3)$ 为 $2^3 = 8$ 个梯形的面积

复合公式的递推公式

复合梯形公式的递推公式

$$T_n = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)] \quad h = (b-a)/n$$

$$\rightarrow T_{2n} = \frac{b-a}{4n} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{2n-1} f(a + k \frac{b-a}{2n}) + f(b)]$$

$$x_k = a + k \frac{b-a}{2n} \quad (k = 1, 2, \dots, 2n-1)$$

$$T_{2n} = \frac{b-a}{4n} \{ f(a) + 2 [\sum_{k=1}^{n-1} f(a + k \frac{b-a}{n}) + \sum_{k=1}^n f(a + (2k-1) \frac{b-a}{2n})] + f(b) \}$$

$$= \frac{b-a}{4n} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(a + k \frac{b-a}{n}) + f(b)] + \frac{b-a}{2n} \sum_{k=1}^n f[a + (2k-1) \frac{b-a}{2n}]$$

已知

$$\rightarrow T_{2n} = \frac{1}{2} T_n + \frac{b-a}{2n} \sum_{k=1}^n f[a + (2k-1) \frac{b-a}{2n}]$$

复合公式的递推公式

例 7.11 用连续梯形公式计算积分 $\int_1^5 dx/x = \ln(5) - \ln(1) = 1.609437912$ 的逼近式 $T(0)$, $T(1)$, $T(2)$ 和 $T(3)$ 。

表 7.4 给出了计算 $T(3)$ 所需的 9 个值和计算 $T(1)$, $T(2)$ 和 $T(3)$ 所需的中点值。表值的详细过程如下：

$$\text{当 } h=4: T(0) = \frac{4}{2}(1.000000 + 0.200000) = 2.400000$$

$$\begin{aligned} \text{当 } h=2: T(1) &= \frac{T(0)}{2} + 2(0.333333) \\ &= 1.200000 + 0.666666 = 1.866666 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{当 } h=1: T(2) &= \frac{T(1)}{2} + 1(0.500000 + 0.250000) \\ &= 0.933333 + 0.750000 = 1.683333 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{当 } h=\frac{1}{2}: T(3) &= \frac{T(2)}{2} + \frac{1}{2}(0.666667 + 0.400000 \\ &\quad + 0.285714 + 0.222222) \\ &= 0.841667 + 0.787302 = 1.628968 \end{aligned}$$

$$T_n = \frac{h}{2} [f(a) + 2 \sum_{k=1}^{n-1} f(x_k) + f(b)]$$

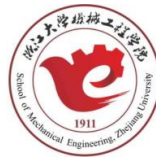
$$T_{2n} = \frac{1}{2} T_n + \frac{b-a}{2n} \sum_{k=1}^n f[a + (2k-1)\frac{b-a}{2n}]$$

复合公式的递推公式

表 7.4 用来计算 $T(3)$ 的 9 个点和计算 $T(1)$, $T(2)$ 和 $T(3)$ 需要的中点值

x	$f(x) = \frac{1}{x}$	计算 $T(0)$ 需要的 端点值	计算 $T(1)$ 需要的 中点值	计算 $T(2)$ 需要的 中点值	计算 $T(3)$ 需要的 中点值
1.0	1.000000	1.000000		0.500000	0.666667
1.5	0.666667				
2.0	0.500000				
2.5	0.400000				
3.0	0.333333	0.333333	0.333333	0.250000	0.285714
3.5	0.285714				
4.0	0.250000				
4.5	0.222222				
5.0	0.200000	0.200000			0.222222

龙贝格 (Romberg) 积分



外推算法 - 用若干个精度较低的积分近似值来推算更精确近似值的方法

根据误差的事后估计

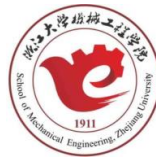
$$I - T_n = -\frac{b-a}{12} h^2 f''(\zeta_1) \quad I - T_{2n} = -\frac{b-a}{12} \left(\frac{h}{2}\right)^2 f''(\zeta_2)$$

➡ $I - T_n \approx 4(I - T_{2n})$ **梯形公式误差分析**

➡ $I \approx T_{2n} + \frac{1}{3}(T_{2n} - T_n)$

➡ $S_n = \frac{4}{3} T_{2n} - \frac{1}{3} T_n$ **辛普森法则**

龙贝格 (Romberg) 积分



下面的结果说明了梯形公式与辛普生公式之间的重要关系。用步长 $2h$ 和 h 来计算梯形公式的结果分别为 $T(f, 2h)$ 和 $T(f, h)$ 。用这些值的组合可得辛普生公式：

$$S(f, h) = \frac{4T(f, h) - T(f, 2h)}{3} \quad (6)$$

定理 7.5 (递归辛普生公式) 设 $\{T(J)\}$ 为由推论 7.4 产生的梯形公式序列, 若 $J \geq 1$, 且 $S(J)$ 为区间 $[a, b]$ 的 2^J 个辛普生公式, 则 $S(J)$ 和 $T(J-1), T(J)$ 满足关系式:

$$S(J) = \frac{4T(J) - T(J-1)}{3}, \quad J = 1, 2, \dots \quad (7)$$

龙贝格 (Romberg) 积分

证明:由步长为 h 的梯形公式 $T(J)$ 得到逼近:

$$\begin{aligned}\int_a^b f(x) dx &\approx \frac{h}{2}(f_0 + 2f_1 + 2f_2 + \cdots + 2f_{2M-2} + 2f_{2M-1} + f_{2M}) \\ &= T(J)\end{aligned}\quad (8)$$

由步长为 $2h$ 的梯形公式 $T(J-1)$ 得到逼近:

$$\int_a^b f(x) dx \approx h(f_0 + 2f_2 + \cdots + 2f_{2M-2} + f_{2M}) = T(J-1)\quad (9)$$

将(8)式乘以 4, 得:

$$\begin{aligned}4\int_a^b f(x) dx &\approx h(2f_0 + 4f_1 + 4f_2 + \cdots + 4f_{2M-2} + 4f_{2M-1} + 2f_{2M}) \\ &= 4T(J)\end{aligned}\quad (10)$$

式(10)减去式(9)得:

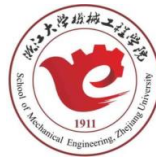
$$\begin{aligned}3\int_a^b f(x) dx &\approx h(f_0 + 4f_1 + 2f_2 + \cdots + 2f_{2M-2} + 4f_{2M-1} + f_{2M}) \\ &= 4T(J) - T(J-1)\end{aligned}\quad (11)$$

该式重写为:

$$\begin{aligned}\int_a^b f(x) dx &\approx \frac{h}{3}(f_0 + 4f_1 + 2f_2 + \cdots + 2f_{2M-2} + 4f_{2M-1} + f_{2M}) \\ &= \frac{4T(J) - T(J-1)}{3}\end{aligned}$$

式(12)中的中项为辛普生公式 $S(J) = S(f, h)$, 从而定理得证。

龙贝格 (Romberg) 积分



例 7.11 用连续梯形公式计算积分 $\int_1^5 dx/x = \ln(5) - \ln(1) = 1.609437912$ 的逼近式 $T(0)$, $T(1)$, $T(2)$ 和 $T(3)$ 。

例 7.12 用连续辛普生公式求例 7.11 中的积分逼近式 $S(1)$, $S(2)$ 和 $S(3)$ 。

利用例 7.11 中的结果和公式(7)及 $J=1,2,3$, 计算得:

$$S(1) = \frac{4T(1) - T(0)}{3} = \frac{4(1.866666) - 2.400000}{3} = 1.688888$$

$$S(2) = \frac{4T(2) - T(1)}{3} = \frac{4(1.683333) - 1.866666}{3} = 1.622222$$

$$S(3) = \frac{4T(3) - T(2)}{3} = \frac{4(1.628968) - 1.683333}{3} = 1.610846$$

龙贝格 (Romberg) 积分



$$\int_a^b f(x) dx - S_n = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{h}{2}\right)^4 f^{(4)}(\eta_2)$$

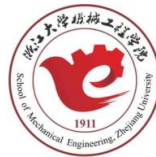
$$I - S_n = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{h}{2}\right)^4 f^{(4)}(\eta_2) \quad I - S_{2n} = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{h}{4}\right)^4 f^{(4)}(\eta_2')$$

$$\Rightarrow I - S_n = 16(I - S_{2n}) \quad \Rightarrow I = \frac{16S_{2n} - S_n}{15}$$

定理 7.6 (递归布尔公式) 设 $\{S(J)\}$ 为由定理 7.5 产生的辛普生公式序列, 若 $J \geq 2$ 且 $B(J)$ 为区间 $[a, b]$ 内 2^J 个子区间的布尔公式, 则 $B(J)$ 与辛普生公式 $S(J-1)$ 和 $S(J)$ 满足关系:

$$B(J) = \frac{16S(J) - S(J-1)}{15}, \quad J = 2, 3, \dots \quad (14)$$

龙贝格 (Romberg) 积分



例 7.11 用连续梯形公式计算积分 $\int_1^5 dx/x = \ln(5) - \ln(1) = 1.609437912$ 的逼近式 $T(0)$, $T(1)$, $T(2)$ 和 $T(3)$ 。

例 7.13 用连续布尔公式求例 7.11 中积分的逼近 $B(2)$ 和 $B(3)$ 。

根据例 7.12 中的结果、式(14)及 $J=2$ 和 3, 计算得:

$$B(2) = \frac{16S(2) - S(1)}{15} = \frac{16(1.622222) - 1.688888}{15} = 1.617778$$

$$B(3) = \frac{16S(3) - S(2)}{15} = \frac{16(1.610846) - 1.622222}{15} = 1.610088$$

龙贝格 (Romberg) 积分



$$\int_a^b f(x) dx - C_n = -\frac{2(b-a)}{945} \left(\frac{h}{4}\right)^6 f^{(6)}(\eta_4)$$

$$I - C_n = -\frac{2(b-a)}{945} \left(\frac{h}{4}\right)^6 f^{(6)}(\eta_4) \quad I - C_{2n} = -\frac{b-a}{180} \left(\frac{h}{8}\right)^6 f^{(6)}(\eta_4)$$

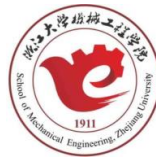
$$\Rightarrow I - C_n = 64(I - C_{2n}) \quad \Rightarrow I = \frac{64C_{2n} - C_n}{63}$$

例 7.11 用连续梯形公式计算积分 $\int_1^5 dx/x = \ln(5) - \ln(1) = 1.609437912$ 的逼近式 $T(0)$, $T(1)$, $T(2)$ 和 $T(3)$ 。

对例 7.11 积分的下一级逼近为：

$$\frac{64B(3) - B(2)}{63} = \frac{64(1.610088) - 1.617778}{63} = 1.609490$$

龙贝格 (Romberg) 积分



引理 7.1 (龙贝格积分的理查逊改进) 给定两个 Q 的逼近 $R(2h, K-1)$ 和 $R(h, K-1)$, 满足:

$$Q = R(h, K-1) + c_1 h^{2K} + c_2 h^{2K+2} + \dots \quad (28)$$

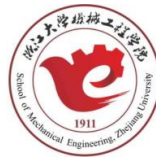
和:

$$Q = R(2h, K-1) + c_1 4^K h^{2K} + c_2 4^{K+1} h^{2K+2} + \dots \quad (29)$$

有改进的逼近, 形如:

$$Q = \frac{4^K R(h, K-1) - R(2h, K-1)}{4^K - 1} + O(h^{2K+2}) \quad (30)$$

龙贝格 (Romberg) 积分



定义 7.4 定义 $[a, b]$ 内 $f(x)$ 的面积公式序列 $\{R(J, K): J \geq K\}_{J=0}^{\infty}$ 如下:

$$\begin{aligned} R(J, 0) &= T(J) \quad , \quad J \geq 0 (\text{是连续梯形公式}) \\ R(J, 1) &= S(J) \quad , \quad J \geq 1 (\text{是连续辛普生公式}) \\ R(J, 2) &= B(J) \quad , \quad J \geq 2 (\text{是连续布尔公式}) \end{aligned} \quad (31)$$

第一个公式 $\{R(J, 0)\}$ 用来产生第一次改进 $\{R(J, 1)\}$, 后者又用来产生第二次改进 $\{R(J, 2)\}$ 。我们已知道形式:

$$\begin{aligned} R(J, 1) &= \frac{4^1 R(J, 0) - R(J-1, 0)}{4^1 - 1} \quad , \quad J \geq 1 \\ R(J, 2) &= \frac{4^2 R(J, 1) - R(J-1, 1)}{4^2 - 1} \quad , \quad J \geq 2 \end{aligned} \quad (32)$$

在式(24)和式(27)中用式(31)中的符号来表示。构造改进的一般公式为:

$$R(J, K) = \frac{4^K R(J, K-1) - R(J-1, K-1)}{4^K - 1} \quad , \quad J \geq K \quad (33)$$

龙贝格 (Romberg) 积分

表 7.5 龙贝格积分表

J	$R(J,0)$ 梯形公式	$R(J,1)$ 辛普生公式	$R(J,2)$ 布尔公式	$R(J,3)$ 第三次改进	$R(J,4)$ 第四次改进
0	$R(0,0)$				
1	$R(1,0)$	$R(1,1)$			
2	$R(2,0)$	$R(2,1)$	$R(2,2)$		
3	$R(3,0)$	$R(3,1)$	$R(3,2)$	$R(3,3)$	
4	$R(4,0)$	$R(4,1)$	$R(4,2)$	$R(4,3)$	$R(4,4)$

龙贝格 (Romberg) 积分

例 7.14 利用龙贝格积分计算定积分的近似值：

$$\int_0^{\pi/2} (x^2 + x + 1) \cos(x) dx = -2 + \frac{\pi}{2} + \frac{\pi^2}{4} = 2.038197427067 \dots$$

表 7.6 给出计算过程, 每一列中的数都收敛到 $2.038197427067 \dots$, 辛普生公式的列比梯形公式的列收敛速度快。在本例中, 相邻的两列中右边的列的速度快于左边的列。

表 7.6 例 7.14 的龙贝格积分表

J	$R(J,0)$ 梯形公式	$R(J,1)$ 辛普生公式	$R(J,2)$ 布尔公式	$R(J,3)$ 第三次改进
0	0.785398163397			
1	1.726812656758	2.040617487878		
2	1.960534166564	2.038441336499	2.038296259740	
3	2.018793948078	2.038213875249	2.038198711166	2.038197162776
4	2.033347341805	2.038198473047	2.038197446234	2.038197426156
5	2.036984954990	2.038197492719	2.038197427363	2.038197427064

$$S_n = \frac{4}{3} T_{2n} - \frac{1}{3} T_n$$

$$I = \frac{16S_{2n} - S_n}{15}$$

$$I = \frac{64C_{2n} - C_n}{63}$$

龙贝格 (Romberg) 积分

定理 7.7 (龙贝格积分的精度) 设 $f \in C^{2k+2}[a, b]$, 则龙贝格逼近的截断误差由公式:

$$\begin{aligned} \int_a^b f(x) dx &= R(J, K) + b_K h^{2K+2} f^{(2K+2)}(C_{J,K}) \\ &= R(J, K) + O(h^{2K+2}) \end{aligned} \quad (34)$$

给出。其中, $h = (b - a)/2^J$, b_K 为依赖于 K 的常数, 且 $C_{J,K} \in [a, b]$ 。

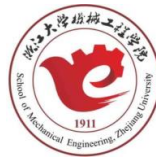
例 7.15 应用定理 7.7, 并证明:

$$\int_0^2 10x^9 dx = 1024 \equiv R(4, 4)$$

证:

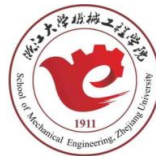
被积函数为 $f(x) = 10x^9$, 且 $f^{(10)}(x) = 0$ 。故值 $K = 4$ 可使误差项恒为 0, 通过数值计算可得 $R(4, 4) = 1024$ 。

龙贝格 (Romberg) 积分



方法	需要的节点数	复合公式需要的节点数	精度	应用范围	编程难度
梯形公式	2	$n+1$	$h^3 f''(\xi)$	广泛	容易
Simpson1/3法则	3	$2n+1$	$h^5 f^{(4)}(\xi)$	广泛	容易
Simpson3/8法则	4			广泛	容易
高阶Newton-Cotes公式	≥ 5			很少	容易
Romberg积分	3			要求已知 $f(x)$ 表达式	容易

数值积分在MATLAB中的应用



函数	描述
quad	Simpson 公式
trapz	梯形公式
diff	数值微分（连续函数求导）
quadl	Lobatto 求积（一种高斯求积公式，取代了 quad8 ）
sum	求和
dblquad	二重积分

数值积分在MATLAB中的应用

辛普森积分公式的应用：

计算函数 x^2 在(0, 2)内的积分

$$\int_0^2 x^2 dx = \frac{1}{3} x^3 \Big|_0^2 = \frac{1}{3} (2^3 - 0) = 2.6667$$

Matlab 演示

将函数写成：
`square1=@(x)x.*x;`
`y=quad(square1,0,2)`

`y =`
`2.6667`

也可以
`f=@(x)x.^2`
`y=quad(f,0,2)`

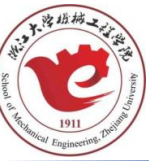
`aaa=@(x)1./(3*x-1);`
对于[1,1.5]区间的积分，可以得到
`y=quad(aaa,1,1.5)`

`y =`
`0.1865`

对于[0,1]区间的积分，中间出现了无穷大($x=1/3$)的时候
`y=quad(aaa,0,1)`
Warning: Infinite or Not-a-Number function value encountered.
> In quad at 109

`y =`
`Inf`

示教M文件 quadtx 和 quadgui



#内置函数

可以不采用调用函数，而采用内置函数的形式。

1) inline 内置函数指令

```
f=inline('1./sqrt(1+x.^6)')
```

```
f =
```

Inline function:

```
f(x) = 1/sqrt(1+x^6)
```

```
quadtx(f,0,1)
```

```
ans =
```

```
0.9270
```

```
quad(f,0,1)
```

Error using ==> inlineeval at 15

Error in inline expression ==> 1/sqrt(1+x^6)

Matrix must be square.

2) 匿名函数指令

```
f=@(x) 1/sqrt(1+x^4)
```

```
f =
```

```
@(x)1/sqrt(1+x^4)
```

```
Q=quadtx(f,0,1)
```

```
Q =
```

```
0.9270
```

对 **quadtx** 函数的解释:

help quadtx

QUADTX Evaluate definite integral numerically.

Q = QUADTX(F,A,B) approximates the integral of $F(x)$ from A to B to within a tolerance of $1.e-6$.

Q = QUADTX(F,A,B,tol) uses the given tolerance instead of $1.e-6$.

The first argument, F , is a function handle or an anonymous function that defines $F(x)$.

Arguments beyond the first four, **Q = QUADTX(F,a,b,tol,p1,p2,...)**, are passed on to the integrand, $F(x,p1,p2,...)$.

QUAD Numerically evaluate integral, adaptive Simpson quadrature.

Q = QUAD(FUN,A,B) tries to approximate the integral of scalar-valued function FUN from A to B to within an error of $1.e-6$ using recursive adaptive Simpson quadrature. FUN is a function handle. The function $Y=FUN(X)$ should accept a vector argument X and return a vector result Y , the integrand evaluated at each element of X .

Q = QUAD(FUN,A,B,TOL) uses an absolute error tolerance of TOL instead of the default, which is $1.e-6$. Larger values of TOL result in fewer function evaluations and faster computation, but less accurate results. The **QUAD** function in MATLAB 5.3 used a less reliable algorithm and a default tolerance of $1.e-3$.

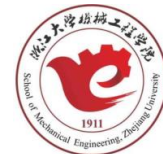
函数 **quad**, **quadtx** 的区别:

Quad: Numerically evaluate integral, adaptive Simpson quadrature, 自适应的 Simpson 积分

Quadtx:
Q = QUADTX(F,A,B) approximates the integral of $F(x)$ from A to B to within a tolerance of $1.e-6$.

是简单的计算从 A 到 B 间的定积分

示教M文件 quadtx 和 quadgui



#符号积分

直接推导出积分公式，并算出积分，
要计算函数 x^2 在 $(0, 2)$ 内的积分，
2.6667

可以直接输入积分公式 `int('fun',积分下限, 积分上限)`

```
result=int('x^2',0,2)
```

```
result =
```

```
8/3
```

也可以得到积分公式：

```
syms a b
```

```
result=int('x^2',a,b)
```

```
result =
```

```
b^3/3 - a^3/3
```

但是，请注意，直接用积分公式的话，有的积分是很难有结果的。尤其当需要进行定积分的上下限要讨论的时候很复杂。

```
result=int('1/3*x',a,b)
```

```
b^2/6 - a^2/6
```

而下面

```
result=int('1/x')
```

```
ans =
```

```
log(x)
```

```
>>result=int('1/3*x-1',0,1)
```

```
result =
```

```
-5/6
```

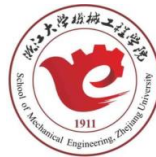
另外，不定积分

```
>> int('1/3*x-1')
```

```
ans =
```

```
(x - 3)^2/6
```

示教M文件 quadtx 和 quadgui

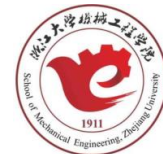


#quadgui.m

```
function [Qout,fcount] = quadgui(F,a,b,tol,varargin)
%QUADGUI Demonstrate numerical evaluation of a definite integral.
% Q = QUADGUI(F,A,B) shows the steps in approximating the integral
% of F(x) from A to B by adaptive extrapolated Simpson's quadrature.
%
% The shaded area shows the integral over the current subinterval.
% The color switches to green when the desired accuracy is obtained.
%
% Q = QUADGUI(F,A,B,tol) uses the given tolerance instead of 1.e-4.
%
% The first argument, F, is a function handle or an anonymous function
% that defines F(x).
% Arguments beyond the first four, Q = QUADGUI(F,a,b,tol,p1,p2,...),
% are passed on to the integrand, F(x,p1,p2,...).
%
% [Q,fcount] = QUADGUI(F,...) also counts the number of evaluations
% of F(x).
%
```

```
% Examples:
%      F          a    b    tol(optional)
% humps(x)         0    1
% humps(x)         0    1    1.e-6
% humps(x)        -1    2
% sin(x)           0    pi    1.e-8
% cos(x)           0    9*pi/2 1.e-6
% sqrt(x)          0    1    1.e-8
% -sqrt(x)*log(x)      eps 1    1.e-8
% 1/(3*x-1)         0    1
% t^(8/3)*(1-t)^(10/3) 0    1    1.e-8
% tan(sin(x))-sin(tan(x)) 0    pi
%
% quadgui(@(x)F,a,b)
%
% See also QUADTX, QUAD, QUADL,
% DBLQUAD.
%
% Copyright 2014 Cleve Moler
% Copyright 2014 The MathWorks, Inc.
```

示教M文件 quadtx 和 quadgui



```
shg                                     #quadgui.m
clf reset
set(gcf,'menubar','none','numbertitle','off','name','Quad gui')
```

```
% Default tolerance
if nargin < 4 | isempty(tol)
    tol = 0.5e-6;
end

% Default function and interval.
if nargin < 3
    F = @humps;
    a = 0;
    b = 1;
end
```

```
% Initialization
c = (a + b)/2;
fa = F(a,varargin{:});
fc = F(c,varargin{:});
fb = F(b,varargin{:});
```

```
% Scale the plot
h = b - a;
x = [a c b];
y = [fa fc fb];
maxy = max(y);
miny = min(y);
for k = 1:63
    v = F(a+k*h/64,varargin{:});
    maxy = real(max(maxy,v));
    miny = real(min(miny,v));
end
set(gcf,'userdata',0)
hold on
p(1) = fill(a,fa,'k');
p(2) = fill(b,fb,'k');
p(3) = plot(x,y,'.','markersize',16);
hold off
```


#quadgui.m

```
s = (maxy - miny)/20;
axis([a b miny-s maxy+s])
q(1) = uicontrol('string','step', ...
    'units','normal','pos',[.65 .02 .08 .06], ...
    'callback','set(gcf,"userdata",1)');
q(2) = uicontrol('string','auto', ...
    'units','normal','pos',[.75 .02 .08 .06], ...
    'callback','set(gcf,"userdata",2)');
q(3) = uicontrol('string','quit', ...
    'units','normal','pos',[.85 .02 .08 .06], ...
    'callback','set(gcf,"userdata",3)');

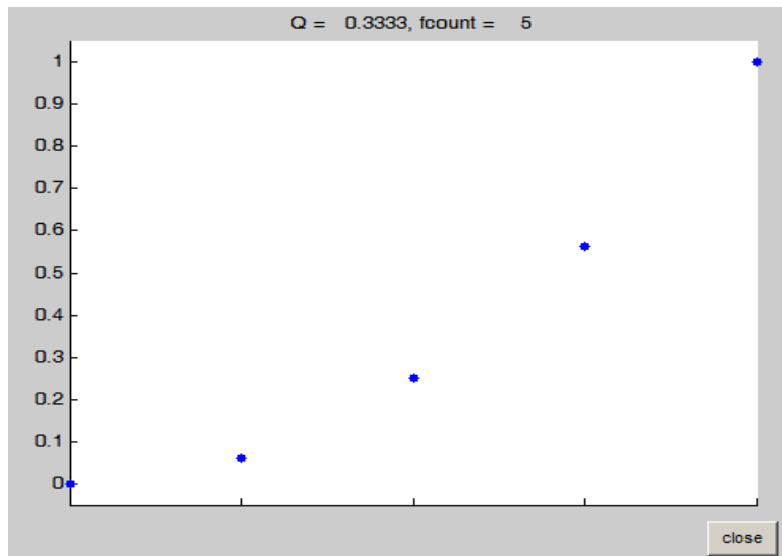
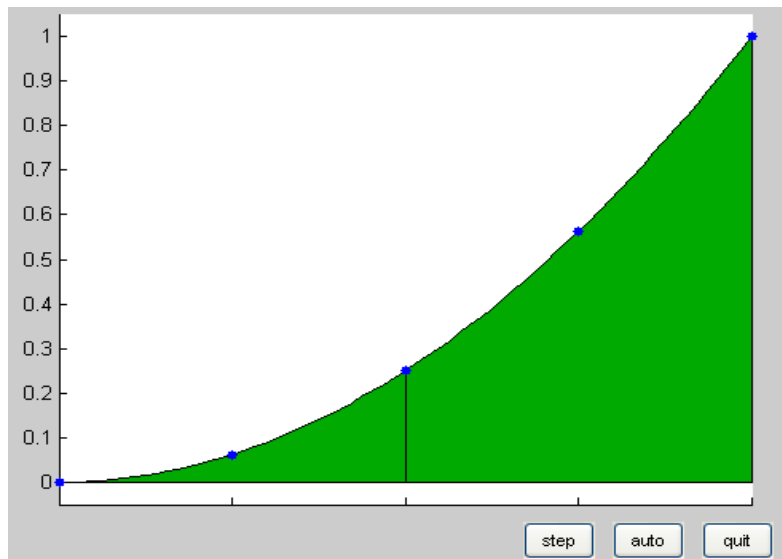
% Recursive call
[Q,k] = quadguistep(F, a, b, tol, fa, fc, fb, varargin{:});
fcount = k + 3;

% Finish
title(sprintf('Q = %8.4f, fcount = %4.0f',Q,fcount))
delete(p(1:2));
delete(q(1:2));
set(q(3),'string','close','callback','close(gcf)')
if nargout > 0, Qout = Q; end
```

```
% -----
function [Q,fcount] = quadguistep(F,a,b,tol,fa,fc,fb,varargin)
% Recursive subfunction used by quadtx.
h = b - a;
c = (a + b)/2;
d = (a + c)/2;
e = (c + b)/2;
fd = F(d,varargin{:});
fe = F(e,varargin{:});
Q1 = h/6 * (fa + 4*fc + fb);
Q2 = h/12 * (fa + 4*fd + 2*fc + 4*fe + fb);
u1 = a:h/64:c;
v1 = polyinterp([a d c],[fa fd fc],u1);
u1 = [a u1 c];
v1 = [0 v1 0];
u2 = c:h/64:b;
v2 = polyinterp([c e b],[fc fe fb],u2);
u2 = [c u2 b];
v2 = [0 v2 0];
if (abs(Q2 - Q1) <= tol)
    color = [0 2/3 0];
else
    color = [.6 .6 .6];
end
```

```
#quadgui:
quadgui(@(x)x^2,0,1)
```

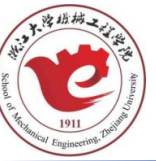
过程就是将其中取的区间显示出来



```
p = flipud(get(gca,'child'));
x = [get(p(3),'xdata') d e];
y = [get(p(3),'ydata') fd fe];
set(p(1),'xdata',u1,'ydata',v1,'facecolor',color)
set(p(2),'xdata',u2,'ydata',v2,'facecolor',color)
set(p(3),'xdata',x,'ydata',y)
set(gca,'xtick',sort(x),'xticklabel',[]);
title(num2str(length(x)))
pause(.25)
while get(gcf,'userdata') == 0
    pause(.25)
end
if get(gcf,'userdata') == 1
    set(gcf,'userdata',0)
end

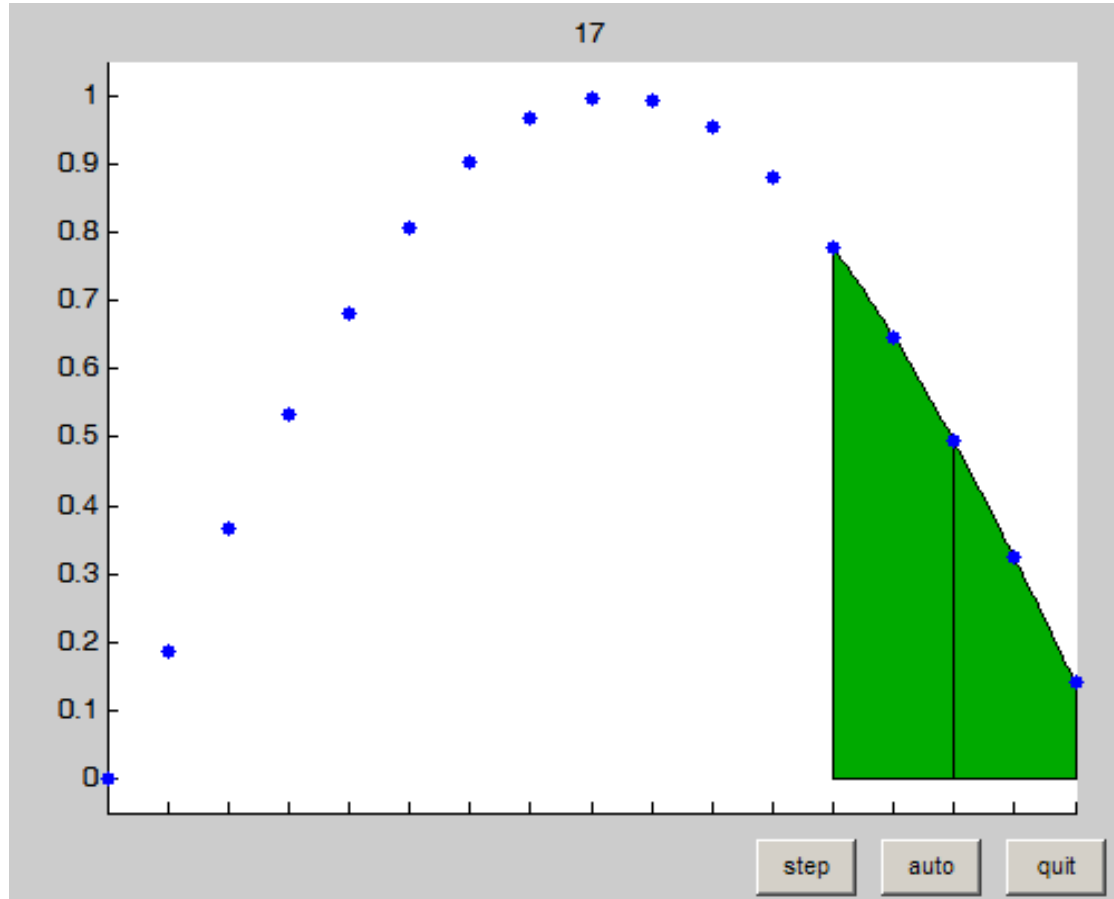
if (abs(Q2 - Q1) <= tol) | (get(gcf,'userdata') == 3)
    Q = Q2 + (Q2 - Q1)/15;
    fcount = 2;
else
    [Qa,ka] = quadguistep(F, a, c, tol, fa, fd, fc, varargin{:});
    [Qb,kb] = quadguistep(F, c, b, tol, fc, fe, fb, varargin{:});
    Q = Qa + Qb;
    fcount = ka + kb + 2;
end
```

示教M文件 quadtx 和 quadgui



`quadgui(@(x)sin(x),0,3)`

过程就是将其中取的区间显示出来



被积函数的表述

MATLAB 有许多种不同方式表述求积程序所需的被积函数，对于简单的、表述长度不超过一行的公式，使用匿名函数最方便，例如：

$$\int_0^1 \frac{1}{\sqrt{1+x^4}} dx$$

可以用下面的语句就是：

```
f=@(x) 1/sqrt(1+x^4)
```

```
Q=quadtx(f,0,1)
```

如果我们想要计算：

$$\int_0^{\pi} \frac{\sin x}{x} dx$$

可以用下面的语句进行尝试：

```
f=@(x) sin(x)/x
```

```
Q=quadtx(f,0,pi)
```

这个时候，由于有 0 作为除数，不能计算，改成 **Matlab** 能取的最小的浮点数 **realmin**,

```
>> Q=quadtx(f,realmin,pi)
```

```
Q =
```

```
1.8519
```

习惯上，如果一个已给的连续函数的原函数能用初等函数表达出来，就说这函数是“积得出的函数”，否则就说它是“积不出”的函数。比如下面列出的几个积分都是属于“积不出”的函数，但是这些积分在概率论，数论，光学，傅里叶分析等领域起着重要作用。

- (1) $\int e^{-x^2} dx$; (2) $\int (\sin x)/x dx$;
- (3) $\int 1/(\ln x) dx$; (3) $\int \sin x^2 dx$;

但是当我们在MatLab中输入下面的值的话，得到的是：

```
>> result=int('sin(x)/x')
```

```
result =
```

```
sinint(x)
```

sinint是MATLAB自己定义的函数，其实就是 $\text{sinint}(x) = \text{int}(\sin(t)/t, t, 0, x)$ ，断点问题其实没有体现出来。

对于简单的断点问题，我们可以看一下简单的例子，比如我们按照 $[0, \pi]$ 这样的区间定积分，这样同样就存在区间上不可取值的断点，比如对于函数 $\sin(x) \cdot \log(x)$ ：

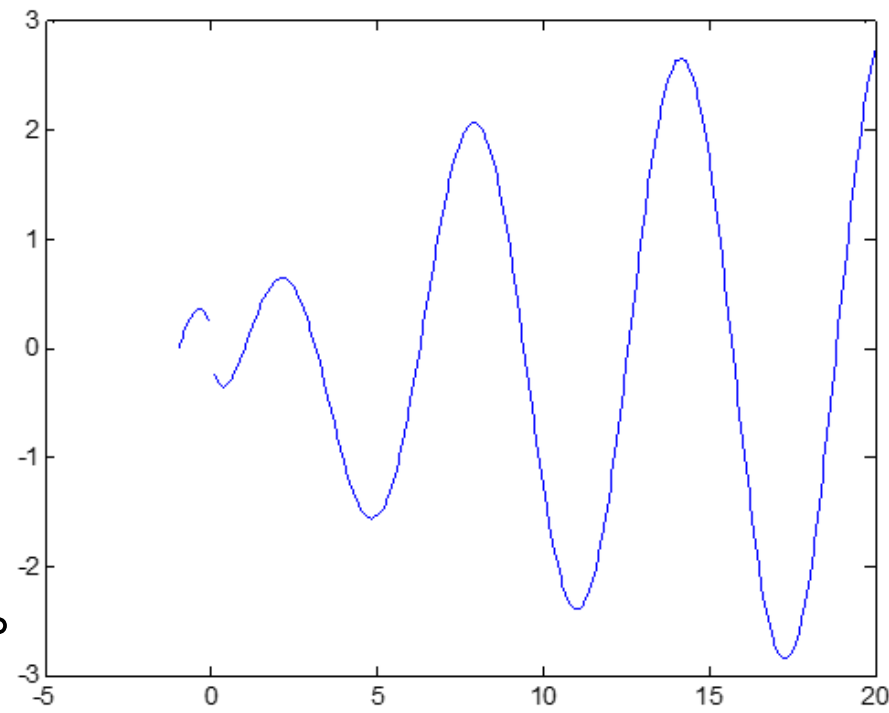
做出曲线为：

```
>> x=-1:0.1:20;
```

```
>> y=sin(x).*log(x);
```

```
>> plot(x,y)
```

这些不能求积分的函数其实就是在某些点存在严重的断点。



#几点说明:

- 1) 首先作为一个函数的话, 必须写成 $\sin(x)$ 而不能写成 $\sin x$, 前者才是一个函数
- 2) 在多项式的表达中, 当 x 本身已经定义了一个数列或者向量的情况下, x 后面要加点的, 这就表示后面的计算是数列中的数一个一个计算的, 这是数组的乘法, 每一次是对应的值相乘, 是一维的。如果不加点就变成了对 x 向量计算了, 是高维的, 其实是 $.^$ 是运算符表示数组的乘方, $./$ 表示数组除法等

求 $y=x^5-3.5*x^4+2.75*x^3+2.125*x^2-3.875*x+1.25$ 的曲线, 用 x,y 画出

```
>> x=-1:0.05:3;
```

```
>> y=x.^5-3.5*x.^4+2.75*x.^3+2.125*x.^2-3.875*x+1.25;
```

```
>> plot(x,y)
```

而不能写成:

```
y=x^5-3.5*x^4+2.75*x^3+2.125*x^2-3.875*x+1.25;
```

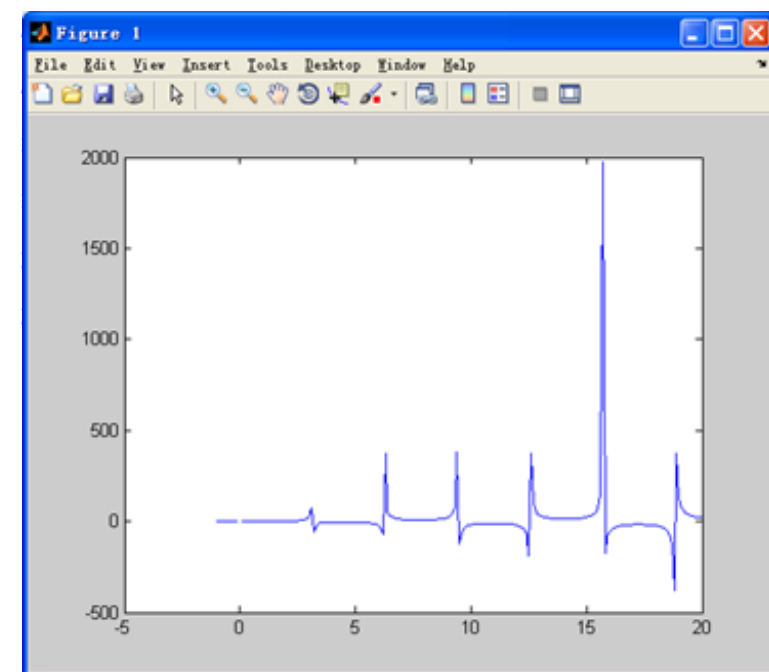
3) 定义了

```
x=-1:0.1:20;
```

```
y=x./sin(x);
```

```
plot(x,y)
```

(可见画出的图在 $\sin(x)=0$ 的地方都是缺的, 是无穷大)

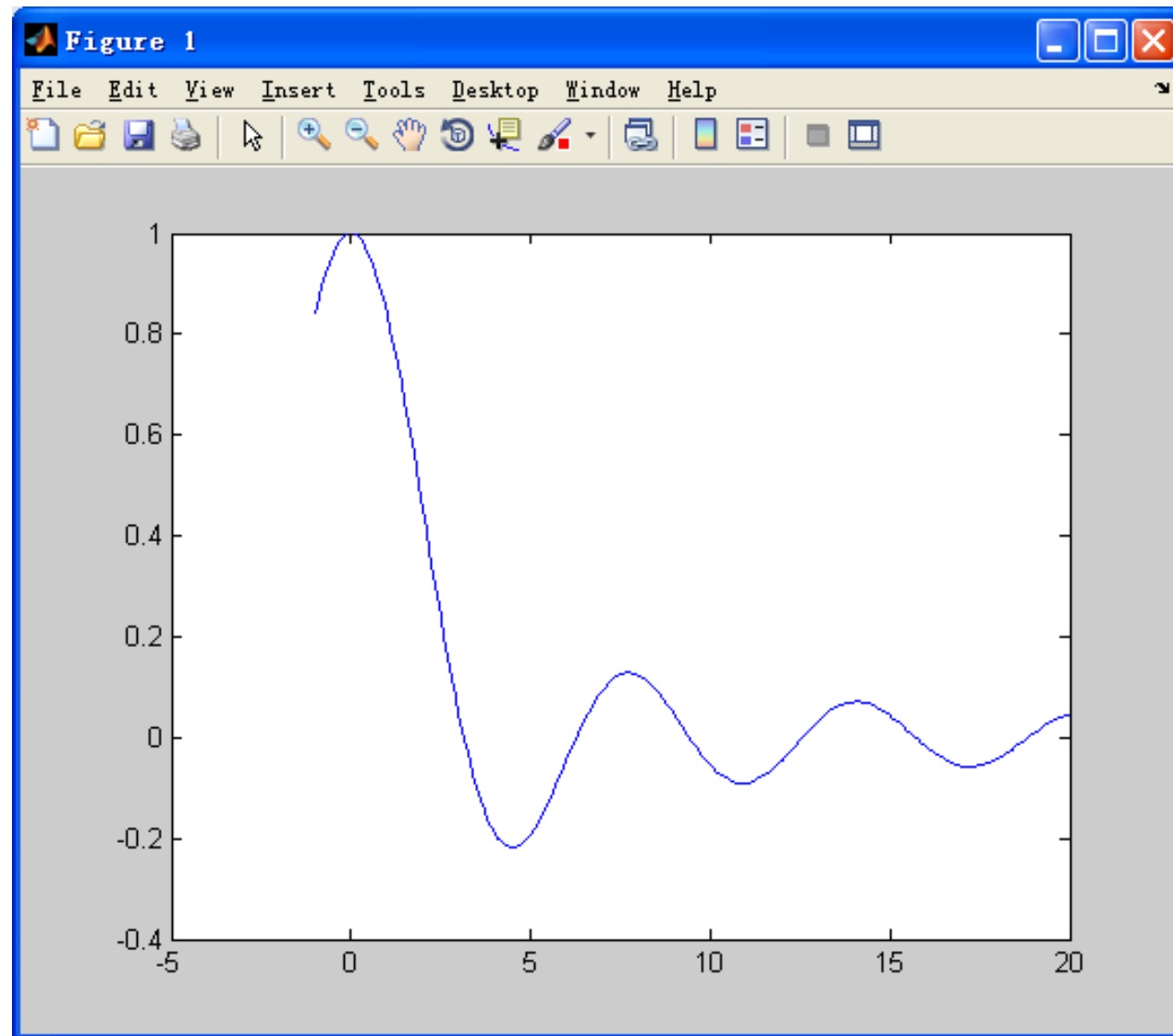


被积函数的表述

```
x=-1:0.1:20;  
y= sin(x)./ x;  
plot(x,y)
```

(可见画出的图在 $\sin(x)=0$ 的地方都是1，这是一个极值，符合情况。)

可以估算一下在 $(0,\pi)$ 间，面积为
 $1*3.14*(1/2)=1.57$
也可以使用内嵌函数来计算：
>> f=inline('sin(x)/x');
>> Q=quadtx(f, realmin,pi)

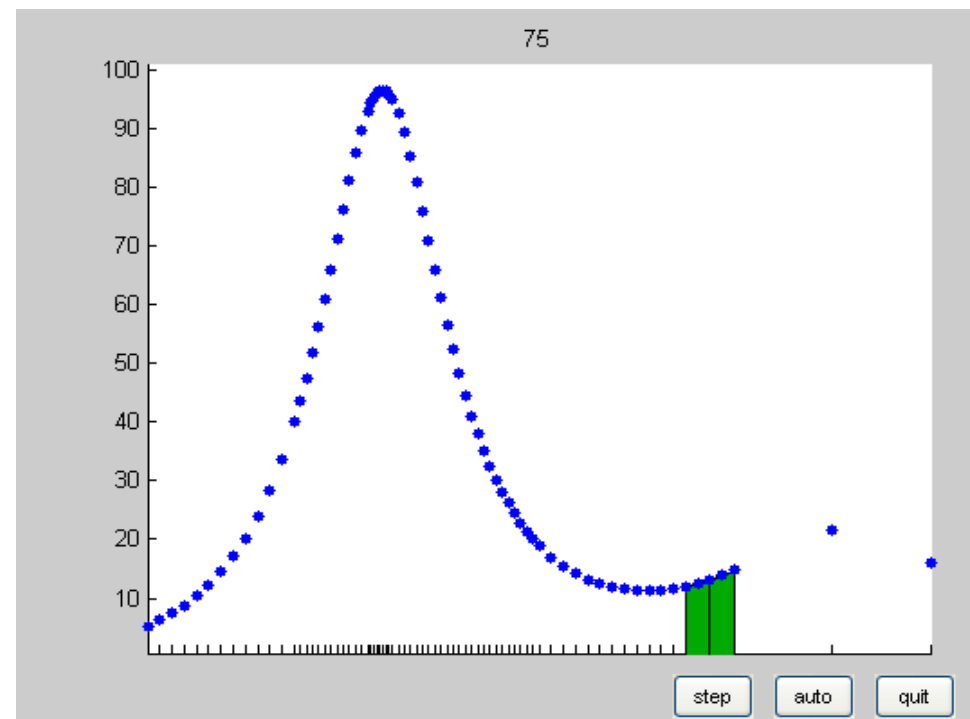
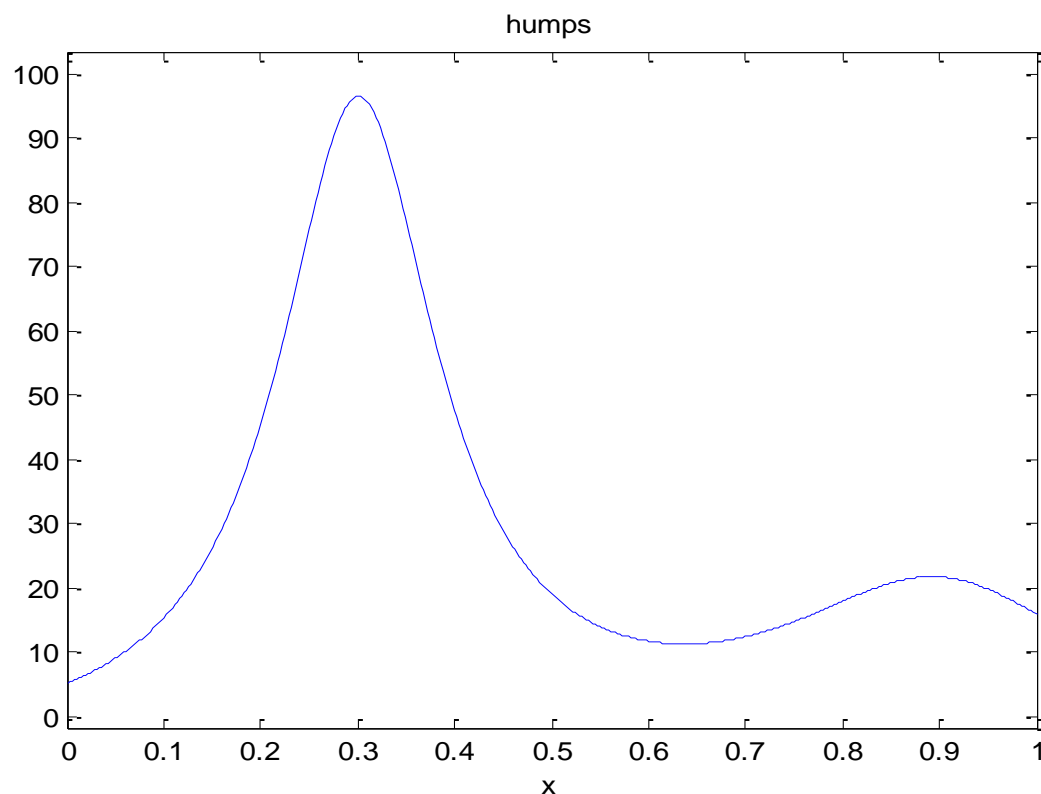


Matlab下的Demos目录中有一个名为humps的函数，它用于演示MATLAB中绘图、数值积分和方程求根的有关命令，这个函数为：

`ezplot(@humps,0,1)`

`quadgui(@humps,0,1,1.e-4)`

可以看到：按照所给的容差，自适应算法对被积函数计算了93次，在驼峰附近的点比较密集。



借助符号工具包，可以对 $h(x)$ 进行解析积分，运行下列语句：

```
syms x
```

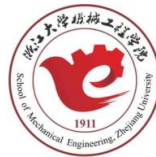
```
h=1/((x-0.3)^2+0.01)+1/((x-0.9)^2+0.04)-6
```

```
I=int(h)
```

得到不定积分：

```
10*atan(10*x - 3) - 6*x + 5*atan(5*x - 9/2)
```

积分离散数据



离散型的积分，自适应方法无法使用，最显然的方式就是分段线性函数进行积分，这就是复合梯形积分法则(composite trapezoid rule).

离散数据的积分-复合梯形法则：

$x=1:6$

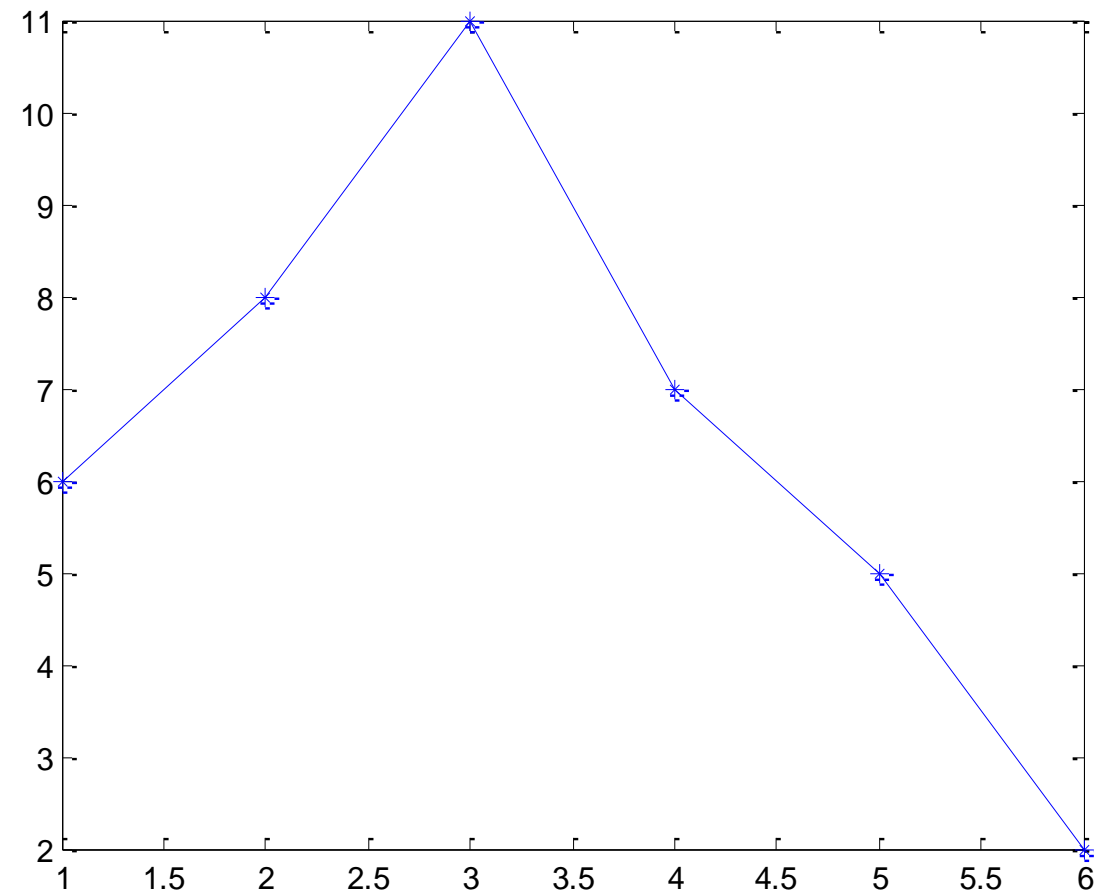
$y=[6 \ 8 \ 11 \ 7 \ 5 \ 2]$

$T=\text{sum}(\text{diff}(x).*(y(1:\text{end}-1)+y(2:\text{end}))/2)$

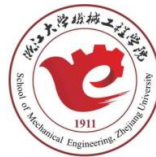
35

$\text{plot}(x,y)$

一般而言，梯形积分已经足够满意，不需要考虑更复杂的方式，高阶积分也能给出其他近似值，如果没有原始数据的更深入的信息，就无法断言它们是否更精确。



MATLAB求积分



- quad 采用递推自适应Simpson法计算积分;精度较高, 较常用
- quadl采用递推自适应Lobatto法计算积分;精度高, 最常用
- trapz 采用梯形法计算积分;速度快, 精度差
- cumtrapz 采用梯形法计算一个区间上的积分曲线;速度快, 精度差
- Fnint 利用样条函数求不定积分; 与spline、ppval配合使用; 主要对付“表格”函数的积分

【例 题】 $I = \int_0^1 e^{-x^2} dx$

(1) 符号解析法

```
syms x;IS=int('exp(-x*x)','x',0,1)
```

```
vpa(IS)
```

```
IS =
```

```
1/2*erf(1)*pi^(1/2)
```

```
ans =
```

```
.74682413281242702539946743613185
```

(2) MATLAB指令quad和quadl求积

```
fun=inline('exp(-x.*x)','x');
```

```
Isim=quad(fun,0,1),IL=quadl(fun,0,1)
```

```
Isim =0.7468
```

```
IL =0.7468
```

(3) 10参数Gauss法

```
Ig=gauss10(fun,0,1)
```

```
Ig = 0.7463
```

(4) 样条函数积分法

```
xx=0:0.1:1.5;ff=exp(-xx.^2);  
pp=spline(xx,ff);  
int_pp=fnint(pp);  
Ssp=ppval(int_pp,[0,1])*[-1;1]  
Ssp =  
    0.7468
```

$$y = \sin x \quad S(x) = \int_0^x \sin x dx = 1 - \cos x \quad y' = \cos x$$

(1)不定积分样条函数、导数样条函数的求取和精度分析

```
x=(0:0.1:1)*2*pi;y=sin(x);  
pp=spline(x,y);  
int_pp=fnint(pp);  
der_pp=fnder(pp);  
%  
xx=(0:0.01:1)*2*pi;  
err_yy=max(abs(ppval(pp,xx)-sin(xx)))  
err_int=max(abs(ppval(int_pp,xx)-(1-cos(xx))))  
err_der=max(abs(ppval(der_pp,xx)-cos(xx)))  
err_yy =0.0026  
err_int =0.0010  
err_der =0.0253
```

(2)不定积分样条函数、导数样条函数的使用

不定积分样条函数可用来计算基础区间中任何区间上的定积分。导数样条函数可以计算基础区间内任何一点的导数。

% 计算 $y(x)$ 在区间 $[1, 2]$ 上的定积分

DefiniteIntegral.bySpline=ppval(int_pp,[1,2])*[-1;1];

DefiniteIntegral.byTheory=(1-cos(2))-(1-cos(1));

% 计算 $dy(3)/dx$

Derivative.bySpline=fnval(der_pp,3);

Derivative.byTheory=cos(3);

Derivative.byDiference=(sin(3.01)-sin(3))/0.01;

DefiniteIntegral,Derivative

DefiniteIntegral =

bySpline: 0.9563

byTheory: 0.9564

Derivative =

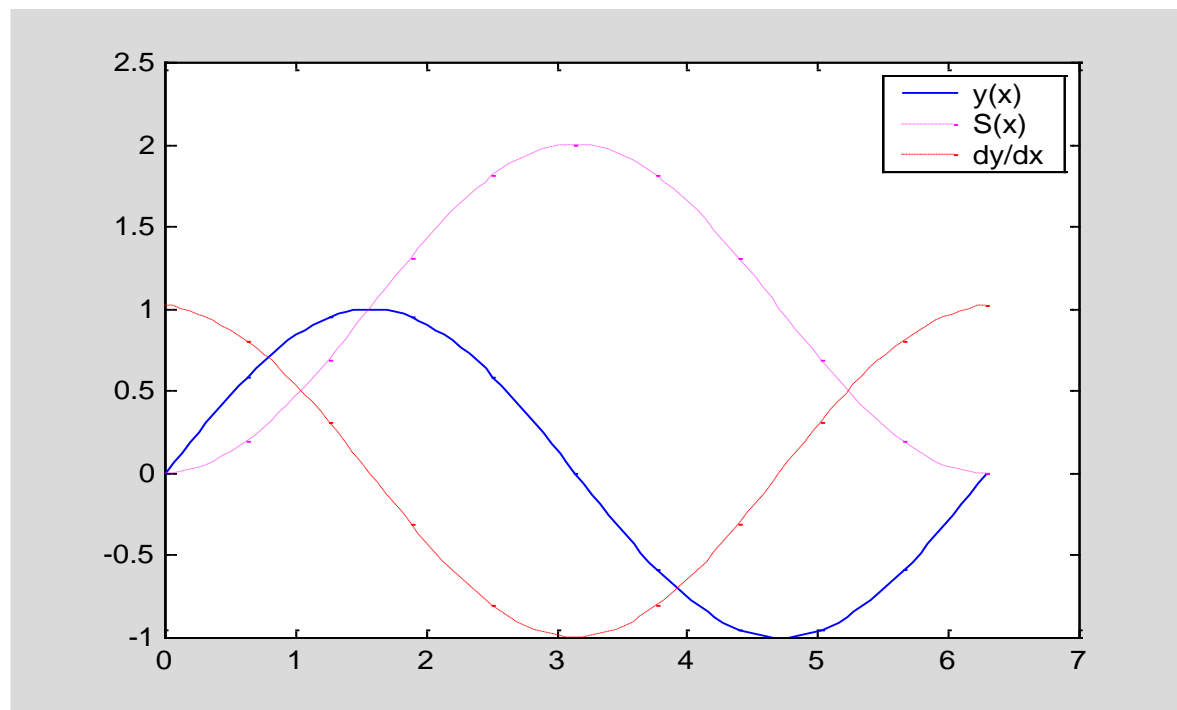
bySpline: -0.9895

byTheory: -0.9900

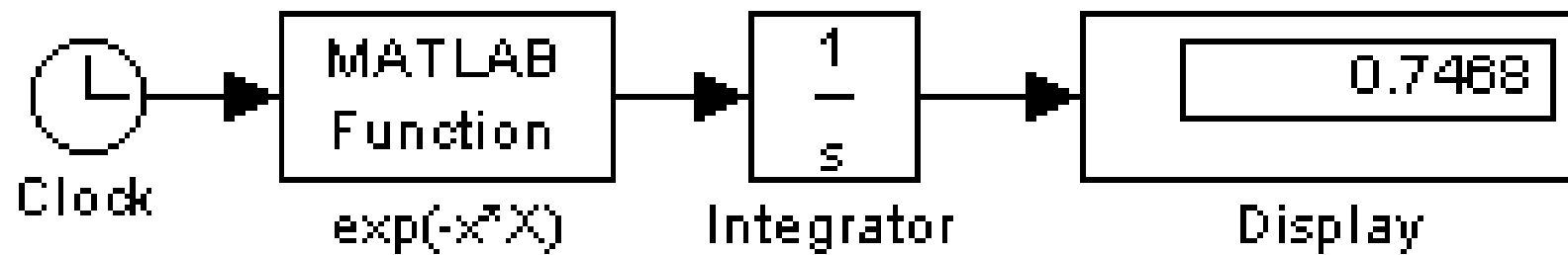
byDiference: -0.9907

(3)绘制3个样条函数的图形

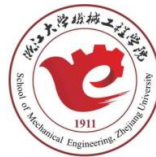
```
fnplt(pp,'b-');hold on  
fnplt(int_pp,'m:'),fnplt(der_pp,'r--');hold off  
legend('y(x)','S(x)','dy/dx')
```



(4) SIMULINK 积分法



第六章 课后作业



Q1: 分别用复合梯形公式和复合辛普森公式计算

$$\int_0^1 \frac{x}{4+x^2} dx, n=8$$

Q2: 若用复合梯形公式计算 $\int_0^1 e^x dx$, 问区间 $[0,1]$ 应该分为多少等份才能使阶段误差不超

$\frac{1}{2} \times 10^{-5}$? 改用复合辛普森公式呢?

感谢聆听,欢迎讨论!