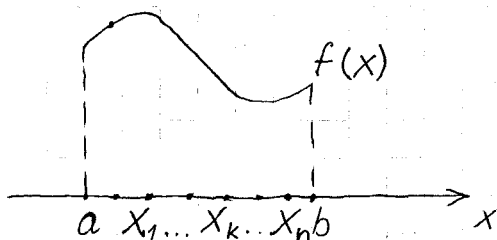


Численные методы

1 2.09.2004

Интерполяция



Постановка задачи

$f(x)$ определена на $[a; b]$. Её вид неизвестен. Даны n точек $([a; b])$ x_1, \dots, x_n . Даны значения ф-ции $f(x_k)$. Ср.: эксперимент.

? $\forall x \in [a; b] \rightarrow f(x)$?

Найти алгоритм нахождения $\tilde{f}(x)$ по любому x , указать погрешность определения.

Решение

Построим некоторую ф-цию, наиболее простую: многочлен. Найдём такой многочлен, чтобы:

$\forall x_k \in [a; b] : P_n(x_k) = f(x_k)$, т.е. значения многочлена в x_k совпадают со значениями ф-ции в этих точках.

$$P_{m-1}(x) = \sum_{i=1}^m a_i x^{i-1}$$

$$\begin{cases} P_{m-1}(x_k) = f(x_k) & , k = \overline{1, n} \end{cases}$$

Линейная система с n уравнениями и m неизвестными.

Возьмем $m=n$, получим 'квадратную' систему.

Определитель системы — определитель Ван-дер-Вонда:
Монда

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ x_1 & & & x_n \\ \vdots & & & \vdots \\ x_1^{n-1} & \dots & & x_n^{n-1} \end{vmatrix}$$

$\Delta \neq 0 \Leftrightarrow x_k$ все разные.

Система имеет ед. решение.

Найденный многочлен наз. интерполяционным многочленом Лагранжа.

x_k наз. узлами интерполяции.

$$f(x) \approx L_n(x)$$

$$\tau_n(x) = f(x) - L_n(x)$$

$$|\tau_n(x)| \leq ?$$

Как найти $L_n(x)$? Можно найти $L_n(x)$, не решая системы. Найдем $L_n(x) : \forall x \in [a; b]$.

Введем вспомогательные многочлены:

$$\varphi_j(x) \quad (\text{степени } n-1; j - \text{индекс}).$$

рассмотрим $n-1$ штук $\varphi_j(x)$, удовлетворяющих условию:

$$\varphi_j(x_k) = \delta_j^k = \begin{cases} 0, & k \neq j \\ 1, & k = j \end{cases}.$$

$$\varphi_j(x) = (x-x_1)(x-x_2)\dots(x-x_{j-1})(x-x_{j+1})\dots(x-x_n)$$

$$C: \varphi_j(x_j) = 1.$$

$$\varphi_j(x) = \prod_{\substack{l=1 \\ l \neq j}}^n \frac{x-x_l}{x_j-x_l}$$

ЛК $\varphi_j(x)$ есть многочлен степени n :

$$\sum_{k=1}^n \sum_{m=1}^n \sum_{j=1}^n f(x_j) \varphi_j(x) = \tilde{P}_{n-1}(x)$$

$$\tilde{P}_{n-1}(x_k) = \sum_{j=1}^n f(x_j) \varphi_j(x_k) = \sum_{j=1}^n f(x_j) \delta_j^k = f(x_k).$$

Э! $L_n(x)$, он найден. П.о.,

$$L_n(x) = \sum_{k=1}^n f(x_k) \prod_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n \frac{x-x_j}{x_k-x_j}$$

Оценка погрешности

Рассмотрим вспомогательную φ -цию:

$$\omega_n(x) = (x-x_1)\dots(x-x_n); \text{ рассмотрим}$$

φ -цию:

$$\left\{ \begin{array}{l} \varphi(t) = f(t) - L_n(t) - K \omega_n(t), \quad K - \text{Const.} \\ \varphi(x_1) = 0 \text{ "r(t)"} \\ \varphi(x_n) = 0 \end{array} \right. \Rightarrow \exists \xi \in [a; b]: \varphi^{(n)}(\xi) = 0.$$

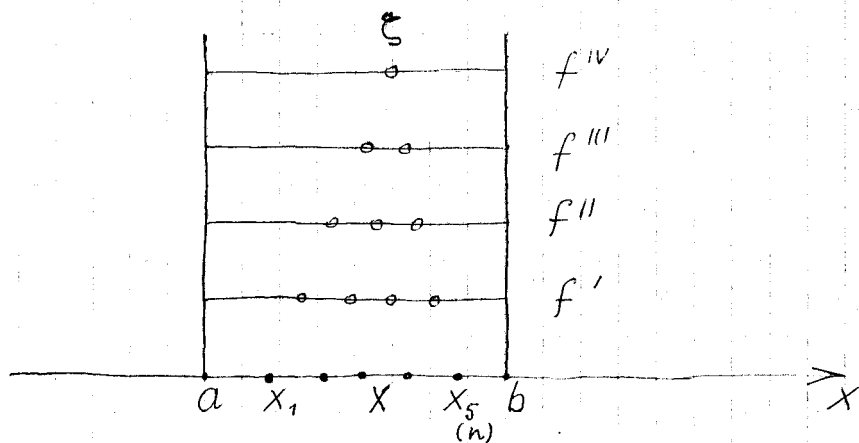
n+1 равенств

Подберем K :

$$\left\{ \varphi(x) = 0: \quad K = \frac{f(x) - L_n(x)}{\omega_n(x)}; \quad K \neq 0,$$

x — не корни.

$$\frac{r(x)}{\omega_n(x)}$$



Теорема Ролля:

Если ф-ция на отрезке непрерывна, а на интервале дифференцируема, и если на концах отрезка она принимает равные значения, то внутри отрезка найдется такая точка, что в ней производная ф-ции равна нулю.

$$f^{(n)}(\xi) = 0 = f^{(n)}(\xi) - 0 - K \cdot n! \quad (\omega_n(x) = x^n + \dots)$$

$$K = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} = \frac{f(x) - L_n(x)}{\omega_n(x)};$$

$$r_n(x) = \frac{f^{(n)}(\xi)}{n!} \omega_n(x);$$

$$\boxed{|r_n(x)| \leq \frac{M_n}{n!} \|\omega_n(x)\|,} \quad \text{где } \|f^{(n)}(x)\| \leq M_n$$

|| - max ||

Есть шанс, что с ростом n ошибка интерполяции будет убывать.

На практике часто оказывается возможным оценить $f^{(n)}(x)$.

Можно ли так выбрать x_k , чтобы оптимизировать погрешность? — Можно (!). (ω_n определяется x_n). (В ω_n входят параметры x_k — n штук).

$$|r_n(x)| \leq \frac{M_n}{n!} \|\omega_n(x)\|.$$

1) Рассмотрим: $0 \leq t \leq 1$;

многочлены Чебышева:

$$T_0(t) = 1$$

$$T_1(t) = t$$

$$T_{n+1}(t) = 2t \cdot T_n(t) - T_{n-1}(t).$$

П.ч., $T_2(t) = 2t^2 - 1$, $T_3(t) = 4t^3 - 2t - t = 4t^3 - 3t$.

2) Менелай, ~~$\cos \alpha + \cos \beta$~~ $= 2 \cos \frac{\alpha + \beta}{2} \cos \frac{\alpha - \beta}{2} - \cos \alpha$

$$\beta = (n+1)\theta, \alpha = (n-1)\theta;$$

$$\cos(n+1)\theta = 2 \cos n\theta \cos \theta - \cos(n-1)\theta;$$

$$\cos \theta = t; \quad \theta = \arccos t$$

$$\cos[n+1 \arccos t] = 2t \cos(n \arccos t) - \cos((n-1) \arccos t)$$

Рассм. разностное уравнение:

$$z_{n+1} = 2tz_n - z_{n-1};$$

$$T_n(t) \equiv u_n;$$

$$u_{n+1} = 2tu_n - u_{n-1};$$

$$\cos(n \arccos t) \equiv v_n;$$

$$v_{n+1} = 2tv_n - v_{n-1};$$

$$\left. \begin{array}{l} u_0 = 1 \\ u_1 = t \end{array} \right\} \Rightarrow u_n$$

$$\left. \begin{array}{l} v_0 = 1 \\ v_1 = t \end{array} \right\} \Rightarrow v_n;$$

Решение 'u' и 'v' — одно и то же; в силу его единственности, $T_n(t) = \cos(n \arccos t)$;

Можно найти экстремумы $T_n(t)$, нули.

$$T_n(t) = 0; \quad t_m = \cos \frac{2m+1}{2n} \pi, \quad m = 0..n-1.$$

$$T_n(t) = \pm 1; \quad t_m = \cos \frac{\pi m}{n}; \quad m = 0..n$$

* $T_n(t) = \cos[n \arccos t].$

Введем приведенный многочлен Чебышева:

$$\bar{T}_n(t) = 2^{1-n} \cdot T_n(t) = t^n + \dots$$

Лемма. Среди всех многочленов n -степени со старшим коэф. = 1, многочлен Чебышева $\bar{T}_n(t)$ наименее уклоняется от 0.

$$\square \quad \forall P_n(t) = t^n + \dots : \quad \|P_n(t)\| \geq \|\bar{T}_n(t)\| \quad (\text{умб.})$$

Предп.: $\exists \tilde{P}_n(t) = t^n + \dots : \quad \|\tilde{P}_n(t)\| < \|\bar{T}_n(t)\|.$

Составим многочлен:

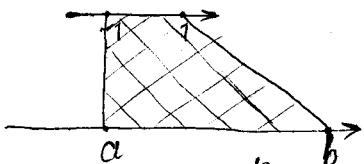
$$Q(t) = \bar{T}_n(t) - \tilde{P}_n(t). \quad \text{Степень } Q \text{ не выше, чем } n-1.$$

$$\text{sign } Q_{n-1}(\bar{t}_m) = \text{sign } \bar{T}_n(\bar{t}_m) = (-1)^m,$$

Q меняет знак $(n+1)$ раз $\Rightarrow n$ корней. ■

Сделаем замену: $x = \frac{b-a}{2} t + \frac{b+a}{2};$

$$t = \frac{2}{b-a} x - \frac{b+a}{b-a};$$



В качестве узлов интерполяции надо взять точки:

$$x_m = \frac{b-a}{2} \cos \frac{2m+1}{2n} \pi + \frac{b+a}{2}.$$

$$\omega_n = x^n + \dots \quad \|\omega_n\|_{\min} \leftarrow \omega_n = T_n \quad \text{на отрезке } [a; b]$$

тогда $|r_n(x)| \leq \frac{M_n}{n!} \|T_n(t(x))\|.$

$[-1; 1]$

* Легко понять, что многочлены с произвольными коэффициентами при старшей степени сравнивать нельзя. Ведь каждый многочлен имеет норму; помножив его на произвольное число, помножим и норму, и норма тем самым произвольна. По этой причине в нашем рассмотрении и вводится приведенный многочлен Чебышева.

2 9.09.2004 Вычисления интегралов.

Квадратурные формулы.

$$9. \quad I = \int_0^{+\infty} \frac{x \sin^2 x}{\ln(1+x)} \cdot \frac{(x^3-1)^2}{\ln x} e^{-x^4} dx, \quad \varepsilon = 10^{-3}.$$

Обозначение задачи: $Lu = f$.

1) Дан интеграл:

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

Квадратурная формула — линейный конечно-мерный функционал: (значений ф-ции)

$$\varepsilon[a; b] : \underset{\text{(узлы)}}{x_k}; f(x_k) \text{ (дано);}$$

Квадратурная формула:

$$S_n \equiv \sum_{k=1}^n c_k f(x_k).$$

c_k — веса квадратурной формулы

$$I = S_n + R_n; \quad |R_n| \leq ?$$

Решение задачи:

- 1) узлы
- 2) веса
- 3) число узлов
- 4) погрешность.

Формулы Ньютона-Котеса

Самые древнейшие формулы.

Предположим, известны узлы квадратурной формулы. C_k ?

$$\begin{aligned} I &= \int_a^b f(x) dx = \int_a^b [f(x) - L_n(x) + L_n(x)] dx = \\ &= \int_a^b L_n(x) dx + \int_a^b [f(x) - L_n(x)] dx; \\ S_n &\equiv \int_a^b L_n(x) dx = \int_a^b \sum_{k=1}^n f(x_k) \prod_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j} = \sum_{k=1}^n \left[\int_a^b \prod_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j} dx \right] \\ \cdot f(x_k) & \equiv \sum_{k=1}^n C_k^{(n)} f(x_k) \text{ — квадратурная формула;} \end{aligned}$$

$$C_k^{(n)} \equiv \int_a^b \prod_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n \frac{x - x_j}{x_k - x_j} dx;$$

$$|R_n| \leq \int_a^b |f(x) - L_n(x)| dx = \int_a^b |r_n(x)| dx \leq \frac{M_{n+1}}{(n+1)!} \int_a^b |\omega_n(x)| dx$$

С ростом n точность, естественно, растет.

При использовании этих формул выяснилось, что в некоторых случаях с ростом n погрешность возрастала. Нет гарантии на

точность расчетов по этим формулам.

$C_k^{(n)}$ — сложные функционалы от узлов.

Сумма весов равна длине отрезка:

$$f(x) \equiv 1;$$

$$I = b - a = \sum_{k=1}^n C_k^{(n)}; \quad \forall x_k$$

$$\exists? \lim_{n \rightarrow \infty} \sum |C_k| \quad \exists? \lim \sum C_k ?$$

$$\exists \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n |C_k| = +\infty (!)$$

Значит,

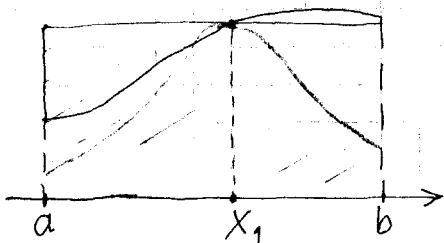
$$\left. \begin{array}{l} \lim \sum = +\infty \\ \lim = b - a \end{array} \right\} \Rightarrow C_k \text{ разных знаков.}$$

Если $f(x)$ непрерывна, то соседние близкие значения f вычитаются, что приводит к потере точности.

$$\begin{array}{r} \boxed{2,3579}561 \\ - \boxed{2,3579}563 \\ \hline \boxed{0,0000} \end{array}$$

Составные квадратурные формулы

Находят очень широкое применение. При малом n вычислить интеграл с высокой степенью точности нельзя:

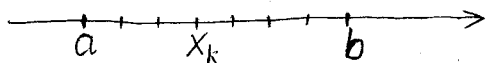


А если отрезок $[a; b]$ мал, то и погрешность будет мала.

Разобьем отрезок $[a; b]$ на N равных частей:

$$hN = b - a$$

$$x_k = a + (k-1)h, \quad x_1 = a.$$



Интеграл представим в виде:

$$I = \sum_{k=1}^N \int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x) dx \equiv \sum_{k=1}^N I_k; \quad I_k = \int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x) dx$$

Можно сделать замену:

$$x = a + (k-1)h + t$$

$$x: x_k \dots x_{k+1}$$

$$dx = dt;$$

$$t: 0 \dots h$$

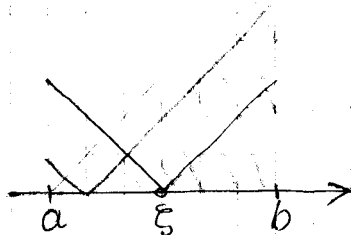
$$I_k = \int_0^h f(a + (k-1)h + t) dt \equiv \int_0^h f_k(t) dt = h \cdot f_k(\xi_k) + R_k$$

$$R_k = \int_0^h f_k(t) dt - h f_k(\xi_k) = \int_0^h (f_k(t) - f_k(\xi_k)) dt \ominus$$

$$f_k(t) = f_k(\xi_k) + f_k'(\xi)(t - \xi_k)$$

$$\ominus \int_0^h [f_k(\xi_k) + (t - \xi_k) f_k'(\xi) - f_k(\xi_k)] dt$$

$$|R_k| \leq M_1 \cdot \int_0^h |t - \xi_k| dt \leq \frac{M_1}{2} h^2;$$



$$I = h \sum_{k=1}^N f_k(\xi_k) + \sum_{k=1}^N R_k;$$

$$|R| \leq \sum_{k=1}^N \frac{M_1 h^2}{2} = \frac{M_1 N h^2}{2} = \frac{M_1 (b-a)}{2} h = \frac{M_1 (b-a)^2}{2N} \leq \varepsilon;$$

$$N \geq \dots$$

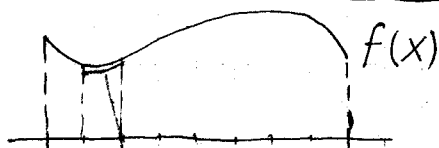
(наперед заданная погрешность).

ξ_k ← левые концы отрезков
 ← 'средних отрезков'
 ← правые концы отрезков



наименьший
 из-т.

Слайд



наименьший из-т.

3 16.09.2004

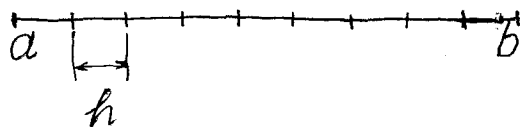
$$I = \int_a^b f(x) dx = S_N + R_N(f)$$

Разобьем $[a; b]$
равномерно на n
частей.

$$x_k = a + (k-1)h$$

$$k = \overline{1, N}$$

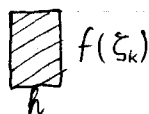
Тогда: $I = \sum_{k=1}^n I_k$, $I_k = \int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x) dx$



$$Nh = b - a$$

(N выберем позже).

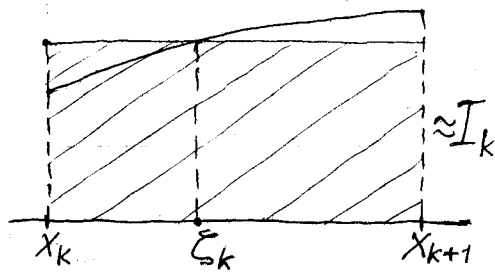
$$I_k \approx hf(\xi_k)$$



Ошибка_k:

$$\int_{x_k}^{x_{k+1}} f(x) dx - hf(\xi_k) =$$

$$= \int_{x_k}^{x_{k+1}} [f(x) - f(\xi_k)] dx; \text{ предп.: } f(x) \text{ имеет ограничен-}$$

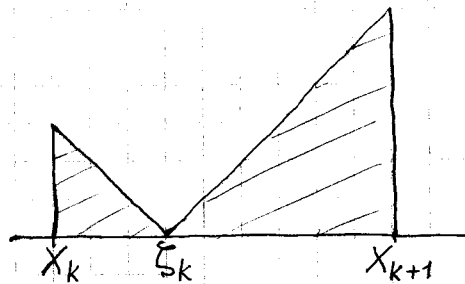


($n=1$)

$$\ominus \int_{x_k}^{x_{k+1}} [f(\xi_k) + f'(\xi)(x - \xi_k) - f(x)] dx = \int_{x_k}^{x_{k+1}} f'(\xi)(x - \xi_k) dx \equiv R_k;$$

$$|R_k| \leq M_1 \cdot \int_{x_k}^{x_{k+1}} |x - \xi_k| dx, \quad M_1: \|f'(x)\| \leq M_1;$$

$$|R_k| \leq \frac{M_1 h^2}{2}$$



$$S \leq \frac{h^2}{2}$$

$$\begin{aligned} I &= \sum_{k=1}^N (hf(\xi_k) + R_k) = \\ &= \sum_{k=1}^N hf(\xi_k) + \sum_{k=1}^N R_k = \\ &= h \sum_{k=1}^N f(\xi_k) + \tilde{R}_N; \end{aligned}$$

$$|\tilde{R}_N| \leq \sum_{k=1}^N |R_k| \leq N \cdot \frac{h^2 \cdot M_1}{2} = \frac{M_1(b-a)^2}{2N} = \frac{M_1(b-a)}{2} h$$

$$\frac{M_1(b-a)^2}{2N} \leq \varepsilon;$$

$$N \geq \frac{M_1(b-a)^2}{2\varepsilon}.$$

Можно вычислить интеграл с наперед заданной точностью.

ξ_k : левый / правый конец отрезка (о-ла левых / правых прямоугольников); середина отрезка:

$$\xi_k = a + (k-1)h + \frac{h}{2} = a + \frac{2k-1}{2}h.$$

Пусть $\|f''(x)\| \leq M_2$.

$$R_k = \int_{x_k}^{x_{k+1}} \left[f'(\xi_k)(x - \xi_k) + \frac{1}{2} f''(\xi)(x - \xi_k)^2 \right] dx =$$

$$= \underbrace{\int_{x_k}^{x_{k+1}} f'(\xi_k)(x - \xi_k) dx}_{=0} + \frac{1}{2} \int_{x_k}^{x_{k+1}} f''(\xi)(x - \xi_k)^2 dx$$



$$|R_k| \leq \frac{M_2}{2} \int_{x_k}^{x_{k+1}} (x - \xi_k)^2 dx = \frac{M_2}{8} \frac{(b-a)^3}{24} h^3$$

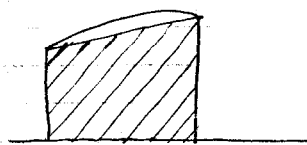
$$|\tilde{R}_N| \leq N \cdot \frac{M_2 (b-a)^3}{24} h^3 = \frac{M_2 (b-a)}{24} h^2 = \frac{M_2 (b-a)^3}{24 N^2} \leq \varepsilon$$

(формула средних прямоугольников)

$$N^2 \geq \frac{M_2 (b-a)^3}{24\varepsilon}; \quad N \geq \sqrt{\frac{M_2 (b-a)^3}{24\varepsilon}}$$

формула трапеций:

$$I = h \frac{f(a)+f(b)}{2} + h \sum_{k=1}^{N-1} f(x_k) + \tilde{R}_N$$



$$|\tilde{R}_N| \leq \frac{M_2 (b-a)^3}{12 N^2} \quad (x_2)$$

$L_2(x)$

Выводим (предположив) $f'(0)$:

$$f'(0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(h) - f(0)}{h} \approx \frac{f(h) - f(0)}{h};$$

$f(h) = f(0) + hf'(0) + \bar{O}(h^2)$ если f'' ограничен;

$$\frac{f(h) - f(0)}{h} = f'(0) + \bar{O}(h);$$

$$\frac{M_2}{2} h^2$$

$$\frac{\sin h}{h}, \quad h_k = 2^{-k} \text{ (напр.)} \rightarrow$$

$$f(h) = f^*(h) + \varepsilon \text{ (на промежутке);}$$

$$\frac{f^*(h) - f(0)}{h} = \frac{f(h) - f(0)}{h} + \frac{\varepsilon}{h}$$

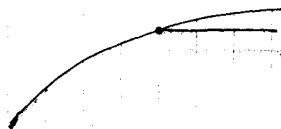
$$\varepsilon: 0.0000$$

ε — машинная точность;

$$\Delta = \frac{M_2 h^2}{2} + \frac{\varepsilon}{h}; \quad h_0 = \sqrt[3]{\frac{2\varepsilon}{M_2}} \text{ (min).}$$

Получим неустойчивость алгоритма.

$$\left[\ln n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} + C \right]$$



Необходимо на практике вести расчет т.о., чтобы складывались величины одного порядка.

Тема устойчивости алгоритма в этой связи звучит особенно актуально: будет ли расти ошибка, допущенная в ходе выполнения алгоритма?

$|R_N|$ — ошибка метода;

Δ — ошибка расчета.

Надежда в том, что в многообразии алгоритмов данной алгоритмы имеют малое Δ

* * *

Рассмотрим другой способ построения квадратур (квадратуры Гаусса), который трудно реализовать, но который обладает практичностью.

Квадратурные формулы Гаусса

$$I = I(f) = \int_a^b p(x) f(x) dx = \sum_{k=1}^n c_k f(x_k) + R_n(f)$$

$p(x)$ — весовая функция.

Обработка экспериментальных данных приводит к необходимости введения весовой функции $\rho(x)$.

$0 \leq \rho(x)$, $\rho(x)$ непрерывна.

Возьмем точки:

$x_k, k=1..n$; n дано. Нельзя ли подобрать c_k и x_k , чтобы квадратурная формула была точна до многочлена высокой (как можно более) степени: ?

$$\int_a^b \rho(x) Q_k(x) dx = 0.$$

Можно: до $2n-1$. Выше, оказалось, нельзя.

Приведем наводящие соображения.

$$R_n(f) \equiv I(f) - S_N$$

$$R_n(P_m) = 0$$

$$\left\{ R_n(x^i) \equiv 0, i=0, m \right.$$

$$\left\{ \sum_{k=1}^n c_k x_k^i = \int_a^b \rho(x) x^i dx, x=0, m; \right.$$

$$m+1 \geq 2n$$

$$m \leq 2n-1.$$

* * *

Оценим погрешность вычисления $(R_k) I_k$ по ф-ле средних отрезков, при $|f''(x)| \leq M_2$:

$$\begin{aligned} |R_k| &\leq \frac{M_2}{2} \int_{x_k}^{x_{k+1}} (x - \xi_k)^2 dx = \left[\begin{array}{l} x = a + (k-1)h + t \\ dx = dt; \quad x: x_{k-1} \dots x_{k+1}; \quad t: 0 \dots h \end{array} \right] \\ &= \frac{M_2}{2} \int_0^h \left(a + (k-1)h + t - a - \left(k - \frac{1}{2}\right)h \right)^2 dt = \frac{M_2}{2} \int_0^h \left(t - \frac{h}{2}\right)^2 dt = \\ &= \frac{M_2}{2} \left[\frac{t^3}{3} - \frac{ht^2}{2} + \frac{h^2 t}{4} \right]_0^h = \frac{M_2}{2} \left[\frac{h^3}{3} - \frac{h^3}{2} + \frac{h^3}{4} \right] = \frac{M_2 h^3}{24}. \end{aligned}$$

4 23.09.2004

HP: 11.00., к.370

Как выполнять задание?

План:

$$I = \int_a^{+\infty} f(x) dx, \text{ точность } \varepsilon.$$

- 1) Доказать существование интеграла;
- 2) исследовать особые точки;
- 3) обрезать хвост интеграла:

$$\int_a^A + \int_A^{+\infty}, \text{ оценить этот хвост:}$$

$$\left| \int_A^{+\infty} \right| \leq \varepsilon/2, \text{ например. } A \text{ как можно меньше.}$$

$$4) \text{ по квадратуре: } \int_a^A. \text{ В особых точках}$$

можно: $\left| \int_a^{a+\delta_1} \right| < \varepsilon_2$, δ как можно больше.

4) получить оценку погрешности квадратуры.

$f'(x)$ оценить как можно лучше.

5) вычислить N .

Как составить отчет?

1) Ф.И.О.

2) постановка задачи

3) обоснование сходимости интеграла

4) необходимые оценки:

→ A

→ $\sigma_1, \sigma_2, \sigma_3$

→

5) выбор квадратурной формулы

6) оценка погрешности квадратуры, N ?

7) таблица параметров

$A =$

$\sigma_1 =$

$\sigma_k =$

$M_1^{(1)} =$

$M_1^{(l)} =$

8) результаты расчетов:

$I_1 =$ $N_1 =$

$I_k =$ $N_k =$

$I =$

9) правило Рунге:

→ описание правила

→ рез-ты счета по правилу:

$$I_1 = \dots, N_1 = \dots$$

.....

$$I = \dots$$

Требования к программе

Некоторые параметры задать внешними:

$$A, \delta_1, \dots, \delta_k, N_1, N_2$$

Начальник класса — Юрий Филиппович.

Количество цифр: 'E+1'

Сдать задание не позже 1 декабря!

5 30.09.2004 Квадратура Гаусса

$$I \equiv I(f) = \int_a^b p(x) f(x) dx = S_n + R_n(f)$$

$$S_n = \sum_{k=1}^n c_k f(x_k)$$

$$R_n(f) \equiv I(f) - S_n$$

$p(x) \geq 0$, невр. (можно: $p(x) \equiv 1$).

Подберем c_k, x_k т.о., чтобы для многочлена $P_m(x)$ квадратура была точна; при этом степень m как можно больше:

$$P_m(x) = \sum_{i=0}^m a_i x^i.$$

Нетрудно видеть, что:

$$R_n\left(\sum_{i=0}^m a_i x^i\right) = \sum_{i=0}^m a_i R_n(x^i).$$

Отсюда следует:

$$\{R_n(P_m) = 0\} \Leftrightarrow \{\forall i = \overline{0, m} : R_n(x^i) = 0\}.$$

Опр. Ортогональные многочлены:

$(f, g) = 0$; $P_n(x)$ на $[a, b]$ ортогон. с весом $\rho(x)$:
 $\forall Q_m(x), m < n: (Q_m, P_n) = 0.$

Опр. Скалярное произведение ф-ций $f(x), g(x)$:

$$(f, g) \equiv \int_a^b f(x)g(x) \rho(x) dx.$$

Лемма 1. Ортогональный многочлен

определяется с точностью до пост. множителя;

ортогональный многочлен существует и
единственен для данной степени n :

$$P_n^0(x) = x^n + \sum_{i=0}^{n-1} p_i x^i. \text{ (ортогональный).}$$

$$\square \{ \forall m < n: (P_n^0, Q_m) = 0 \} \Leftrightarrow \{ \forall i = \overline{0, n-1}: (P_n^0, x^i) = 0 \};$$

$$(P_n^0, x^i) \equiv \sum_{j=0}^{n-1} p_j^0 x^j - x^n \equiv \left(\sum_{j=0}^{n-1} p_j^0 x^j, x^i \right) - (x^i, x^n)$$

$$\left\{ \sum_{j=0}^{n-1} p_j^0 (x^j, x^i) = -(x^i, x^n), \forall i = \overline{0, n-1}. \right.$$

n уравнений с n неизвестными,
линейными по неизвестным p_j . Система
имеет единственное решение:

$G = \|(x^j, x^i)\|$, $\forall i, j = \overline{0, n-1}$ (определитель
Грамма).

$\{\varphi_k(x)\}$ - линейно независимы $\Leftrightarrow G = \|(\varphi_i, \varphi_j) \| \neq 0.$
 $\{x^k\}$, $k = \overline{0, n-1}$ - линейно независимы.

Отсюда единственным образом можно получить p_i , т.т.д. ■

Лемма 2. Ортогональный многочлен имеет на $[a; b]$ n вещественных различных корней.

□ Предположим: на $[a; b]$ лежит в общей сложности меньше, чем n корней, которые могут быть кратными и комплексными:

$m < n$. Выберем те корни, которые имеют нечетную кратность, и 'уберем' у них одну кратность:

$$(x - x_k)^{r_k};$$

$$P_n^0(x) = \Psi(x) \cdot \prod_{\substack{x \in [a; b], \\ x \text{ с четной кр.}}}^{m_1} (x - x_k) \quad m_1 \leq m$$

$$\forall x \in [a; b]: \Psi(x) \neq 0, \Psi(x) \geq 0$$

$$\begin{aligned} \text{Рассмотрим: } (P_n^0, \prod_{k=1}^{m_1} (x - x_k)) &= 0 = \\ &= \int_a^b p(x) \Psi(x) \prod (x - x_k)^2 dx \equiv \int_a^b g(x) dx, \text{ т.е.} \end{aligned}$$

пришли к противоречию, значит, $m = n$ ■

$$P_n^0(x) = x^n + \sum_{j=0}^{n-1} p_j x^j \equiv (x - \tilde{x}_1)(x - \tilde{x}_2) \dots (x - \tilde{x}_n) \equiv \tilde{\omega}_n(x).$$

Предположим, корни многочлена найдены. Возьмем в качестве узлов квадратуры \tilde{x}_k .

Лемма 3. Если:

1) $x_k = \tilde{x}_k$

2) предп.: $c_k = \tilde{c}_k$: $\forall m < n$: $\tilde{R}_n(P_m) = 0$.

Пто: $\forall m \leq 2n - 1$: $\tilde{R}_n(P_m) = 0$

□

$$P_{2n-1}(x) \equiv \tilde{\omega}_n(x) q_{n-1}(x) + \tau_{n-1}(x)$$

$$R_n(P_{2n-1}(x)) = R_n(\tilde{\omega}_n(x) q_{n-1}(x)) + \underbrace{R_n(\tau_{n-1}(x))}_{=0} =$$

$$= R_n(\tilde{\omega}_n(x) q_{n-1}(x)) = \int_a^b p(x) \tilde{\omega}_n(x) q_{n-1}(x) dx -$$

$$- \sum_{k=1}^n \tilde{c}_k \tilde{\omega}_n(\tilde{x}_k) q_{n-1}(\tilde{x}_k) = 0 - 0 = 0, \text{ и.т.д.}$$

Можно ли подобрать \tilde{c}_k ? —

Можно: возьмем в качестве весов веса формулы

Льютона - Катеса:

$$\tilde{c}_{kj} = \int_a^b \prod_{\substack{k=1 \\ k \neq j}}^n \frac{x - x_k}{x_j - x_k} dx.$$

Лемма 4. Не существует квадратурной формулы Гаусса, верной для $m \geq n-1$.

□ Предп.: $\exists \hat{x}_k, \hat{c}_k$ для $m = (2n-1)+1 = 2n$:

$$R_n(\hat{P}_{2n}) = 0;$$

$$\hat{P}_{2n}(x_n^2) \equiv [\tilde{\omega}_n(x)]^2$$

$$0 = R_n(\hat{P}_{2n}) = \underbrace{\int_a^b \rho(x) \tilde{\omega}_n^2(x) dx}_{\geq 0} - \underbrace{\sum_{k=1}^n \hat{c}_k \tilde{\omega}_n^2(\hat{x}_k)}_{=0} \neq 0. \quad \blacksquare$$

6 7.10.2004. Квадратура Гаусса
(продолжение)

Квадратура Гаусса верна для любого многочлена степени $(n-1)$:

$$\left\{ \sum_{k=1}^n c_k x_k^l = \int_a^b \rho(x) x^l dx, \quad l=0 \dots (n-1) \quad (\text{Л. 3} \Rightarrow \text{для } 2n-1). \right.$$

(можно найти c_k).

либо можно так найти c_k :

$$c_k = \int_a^b \rho(x) \prod_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^n \frac{x - \hat{x}_j}{\hat{x}_k - \hat{x}_j} dx \quad (\text{по методу Ньютона-Котеса}).$$

Формулы Ньютона-Котеса подозрительны возможностью потери точности для определенных последовательностей узлов. А откуда мы знаем корни ортогонального многочлена?

Поэтому докажем
Лемму 5.

Для $\forall k: c_k > 0$.

□ $\int_a^b p(x) P_{2n-2}(x) dx$ вычисляется точно, $\forall P_{2n-2}(x)$.

Возьмем: $P_{2n-2}^{(s)} = \left[\frac{\hat{\omega}_n(x)}{x - x_s} \right]^2$. Имеем:

$$\int_a^b p(x) P_{2n-2}^{(s)}(x) dx = \sum_{k=1}^n c_k P_{2n-2}^{(s)}(\hat{x}_k) \ominus c_s \cdot P_{2n-2}^{(s)}(\hat{x}_s);$$

$$c_s = \int_a^b p(x) \frac{P_{2n-2}(x)}{P_{2n-2}^{(s)}(\hat{x}_s)} dx, \quad \forall s.$$

$$c_s > 0.$$

Рассмотрим ошибку квадратуры:

$$R_n(f) = R_n(f - P_{2n-1} + P_{2n-1}) = R_n(f - P_{2n-1}) + R_n(P_{2n-1}) = \\ = R_n(f - P_{2n-1}).$$

Тогда

$$|R_n(g)| = \left| \int_a^b g(x) p(x) dx - \sum c_k g(x_k) \right| \leq$$

$$\leq \int_a^b p(x) |g(x)| dx + \sum c_k |g(x_k)| \leq \left\{ \int_a^b p(x) dx + \sum c_k \right\}.$$

$$\max_{[a; b]} |g(x)| = \left\{ 2 \int_a^b p(x) dx \right\} \cdot \|g(x)\|;$$

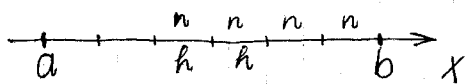
$$|R_n(f)| = |R_n(f - P_{2n-1})| \leq \left\{ 2 \int_a^b p(x) dx \right\} \cdot \|f - P_{2n-1}\|.$$

Можно так выбрать (!) P_{2n-1} :

$$\inf_{\forall P_{2n-1}} \|P_{2n-1} - f\| = \|P_{2n-1}^\circ - f\| \equiv E_n;$$

$$|R_n(f)| \leq 2 \int_a^b p(x) dx \cdot E_1$$

Предположим, что мы применяем формулу Гаусса в 'составном виде':



$$Nh = b - a$$

Какова оценка погрешности?

$$|R_N^{(n)}(f)| \leq \left\{ \frac{M_{2n}}{(2n)!} \int_a^b |\omega_n^2(x)| dx \right\} h^{2n}.$$

Можно искать корни ортогонального многочлена не на $[a; b]$, а на $[-1; 1]$ путем линейной замены переменной. Существуют наборы c_k, x_k , которые могут (по справочнику) быть найдены по данным $n, [a; b], \rho(x)$.

Кстати, существует около десятка 'стандартных' $\rho(x)$.

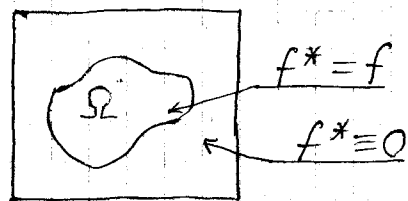
* * *

Рассмотрим теперь интеграл:

$$\int_{\Omega} f(x) dx, \quad \text{где } \Omega \text{ может быть и многомерной.}$$

Можно поместить область интегрирования в параллелепипед (1 прямоугольник в \mathbb{R}^2):

$$\int_{\Omega} f(x) dx \equiv \int_{\square} f^*(x) dx$$



Притом линейной замены можно

Поэтому достаточно рассматривать единичный квадрат (куб).

Возьмем N равномерно распределенных в единичном кубе случайных величин:

$$\xi_1, \dots, \xi_N.$$

'Разыграем' эти величины в кубе (для реализации метода Монте-Карло),

$$\text{т. е. } \begin{cases} \xi_1 = \dots \\ \xi_N = \dots \end{cases}$$

Найдем $f(\xi_k)$ и рассмотрим комбинацию:

$$S_N = \sum_k f(\xi_k) \cdot \frac{1}{N}$$

$$M[S_N] = \sum_k M[f(\xi_k)];$$

$$M[f(\xi_k)] = \int_{\square} f(x) p_{\xi_k}(x) dx \equiv \int_{\square} f(x) dx \equiv I;$$

$$M[S_N] = \sum_k D[f(\xi_k)] \cdot \frac{1}{N^2} \quad M[S_N] = \frac{1}{N} \sum_k I = I$$

$$D[f(\xi_k)] = \int_{\square} f^2(x) p_{\xi_k}(x) dx - \left[\int_{\square} f(x) p_{\xi_k}(x) dx \right]^2 =$$
$$= I(f^2) - (I(f))^2 \leq \mathcal{D}, \quad \mathcal{D} = \text{Const};$$

$$D[S_N] = \frac{1}{N^2} \sum_k Df(\xi_k) \leq \frac{1}{N^2} \sum_k \mathcal{D} = \frac{\mathcal{D}}{N}.$$

Должен существовать $I(f^2)$, т. е. $f \in L_2$.

L_2 - самый широкий класс ф-ций на практике.

Рассмотрим вероятность:

$$P\{| \xi - M\xi | \geq \varepsilon\} = \int_{|x - M\xi| \geq \varepsilon} p_{\xi}(x) dx \leq \frac{1}{\varepsilon^2} \int_{|x - M\xi| \geq \varepsilon} (x - M\xi)^2 p_{\xi}(x) dx \leq \frac{1}{\varepsilon^2} D\xi;$$

поэтому

$$P\{| \xi - M\xi | \leq \varepsilon\} \geq 1 - \frac{D\xi}{\varepsilon^2}.$$

(нерав-во Чебышева).

$$P\{| S_N - MS_N | \leq \varepsilon\} \geq 1 - \frac{DS_N}{\varepsilon^2}$$

$$\frac{D\xi}{\varepsilon^2} \equiv \eta;$$

$$\varepsilon = \sqrt{\frac{D\xi}{\eta}}; \text{ тогда}$$

$$P\{| \xi - M\xi | \leq \sqrt{\frac{D\xi}{\eta}}\} \geq 1 - \eta.$$

Пусть $\eta = 0,01$;

$$P\{| \xi - M\xi | \leq 10\sqrt{D\xi}\} \geq 0,99.$$

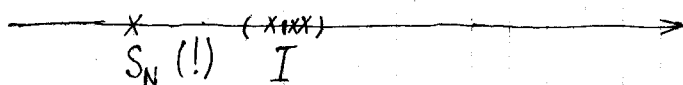
В нашем применении:

$$S_N \equiv \xi;$$

$$P\{| S_N - I | \leq \sqrt{\frac{D}{N\eta}}\} \geq 1 - \eta$$

$$P\{| S_N - I | \leq 10\sqrt{\frac{D}{N}}\} \geq 0,99 (!).$$

$$N: 10\sqrt{\frac{D}{N}} \leq \sigma$$



На практике необходимо посчитать неск-ко раз. В методе Монте-Карло по одному 'пробегу' ничего сказать нельзя.

В машинных вычислениях используют датчики случайных чисел. Ранее использовали физические датчики. Теперь используют псевдослучайные генераторы. Например, метод Вейля:

ξ — иррациональное число;

возьмем дробную часть числа $N\xi$:

$\{N\xi\} : 0 \dots 1.$

Вейль доказал:

$$\lim_{N \rightarrow +\infty} P\{\{N\xi\} \leq x \leq 1\} = \lim_{N \rightarrow +\infty} \frac{m}{N} = x.$$

Современные псевдорандомайзеры обладают недостатком: 'случайные' числа периодичны, и не являются в точности попарно независимыми.

Нам дан:

придумать модификацию метода, где:

при $\|f'(x)\| \leq M_1$

$$P\{|S_N - I| \leq \sqrt{\frac{D_1}{nN^3}}\} \geq 1 - \eta$$

при $\|f''(x)\| \leq M_2$

$P\{$

$\frac{1}{nN^3}$

7 14.10.2004

Правило Рунге

Пусть I — численное решение задачи (напр., значение интеграла). Пусть

S_N — приближенное значение I .

N — количество обращений к данной в условии задачи информации.

Предположим, что известен главный член погрешности вычисления:

$$I - S_N = K \cdot N^{-m} + \rho, \quad \text{при } N \rightarrow +\infty.$$

$$\rho = o(K^{-m}),$$

m не зависит от N .

Пусть задача решена для:

$$N = N_1: I - S_{N_1} = K N_1^{-m} + \rho_1$$

$$N = N_2: I - S_{N_2} = K N_2^{-m} + \rho_2$$

$$S_{N_2} - S_{N_1} = K (N_2^{-m} - N_1^{-m}) + \underbrace{(\rho_2 - \rho_1)}_{o(N^{-m})}$$

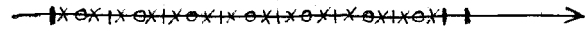
$$K \approx \frac{S_{N_2} - S_{N_1}}{N_2^{-m} - N_1^{-m}}$$

Почему наши предположения именно такие? Потому, что в большинстве практических алгоритмов решения задач погрешность имеет именно такой вид. Подставим K :

$$I - S_{N_2} = \frac{S_{N_2} - S_{N_1}}{\left(\frac{N_2}{N_1}\right)^m - 1} + \rho_2$$

Правда всего реализовать алгоритм, удваивая N :

$$|I - S_N| = \frac{|S_{2N} - S_N|}{2^m - 1} \leq \varepsilon.$$



Если делить пополам, то можно уменьшить время вычислений.

Однако есть случаи (правда, весьма изысканные), когда правило Рунге "не работает", если отбросить ρ , хотя $\rho = o(N^{-m})$. Хорошо, что на практике такое не встречается.

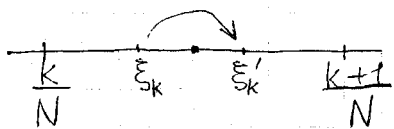
Правило применимо для решения широчайшего круга задач, причем правило достаточно простое. Причем правило апостериорно.

* * *

Как решить задачу N1?

Будем разбивать ξ_k на N отрезках длины $\frac{1}{N}$.

Как решить задачу N2?



$$S_N = \frac{1}{N} \sum \frac{f(\xi_k) + f(\xi'_k)}{2}.$$

* * *

Произведение одномерных квадратур

$$\int_{\Omega} f(\vec{x}) d\vec{x}$$

Зафиксируем x_1 : $x_1 = \tilde{x}_1$

$$\int_{\Omega} f(\vec{x}) dx = \int_a^b \left[\int_{\Omega_{x_1}} f(\tilde{x}_1, x_2, \dots, x_n) dx_2 dx_3 \dots dx_n \right] d\tilde{x}_1 =$$

формально!

$$= \int_a^b F(x_1) dx_1 = \frac{b-a}{N_1} \sum_{k=1}^{N_1} F(x_1^{(k)}) + R_{N_1} \quad (\text{составная ф-ция});$$

$$F(x_1^{(k)}) = \int_{\Omega_{x_1}} f(x_1^{(k)}, x_2, \dots, x_n) dx_2 \dots dx_n =$$

$$= \int_c^d \left[\int_{\Omega_{x_1, x_2}} f(x_1^{(k_1)}, x_2^{(k_2)}, \dots, x_n) dx_3 \dots dx_n \right] dx_2 = \dots$$

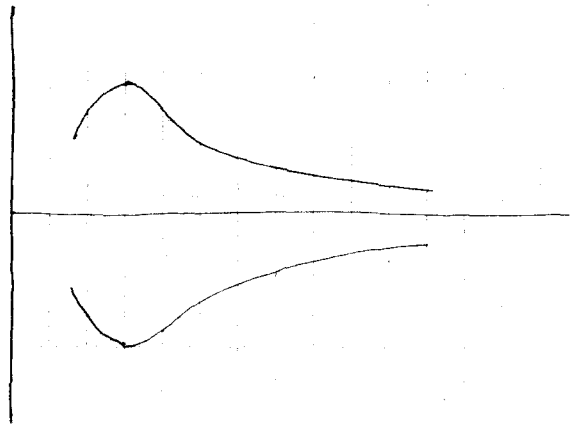
и т.д.

* * *

Быстро осциллирующие функции

$$\int_a^b f(x) e^{i\omega x} dx$$

Сложность расчета состоит в том, что число N при большом ω очень велико.



Существует алгоритм, позволяющий выбрать N не зависящим от ω , но подбирать веса c_k по ω .

x_1, \dots, x_k — узлы;

$$\int_a^b f(x) e^{i\omega x} dx = \int_a^b [L_n + f - L_n] e^{i\omega x} dx =$$

$$= \int L_n(x) e^{i\omega x} dx + \int r_n(x) e^{i\omega x} dx;$$

$$S_N = \sum_{k=1}^n \left[\underbrace{\int_a^b \prod_{\substack{j=1 \\ j \neq k}}^N \frac{x - x_j}{x_k - x_j} e^{i\omega x} dx}_{c_k(\omega)} \right] f(x_k)$$

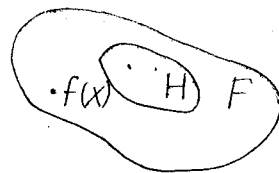
$$|R_N| \leq \int_a^b |r_n(x)| dx \quad (\text{см. ф-лы Фьютона-Жетеса}).$$

* * *

Приближения функций

$f(x) \in F \supset H \ni h(x)$,

H — линейное нормированное полное пространство (пр-во Гильберта).



Будем приближать ф-ции из H ф-ции $f(x)$.

Можно измерить разность между $h(x)$ и $f(x)$:

$$f = h + (f - h)$$

$$\inf_{h \in H} \|f - h\| \stackrel{?}{=} \|f - h^0\|$$

Если F - гильбертово пространство
(т.е. банахово пространство, где введено
скалярное произведение и оно сепарабельно), то

Сепарабельность: существует ε -сеть,
которое счетно.

ε -сеть в F :

$$\exists F' \in F:$$

$$\forall f \in F: \exists d \in F': \|f - d\| < \varepsilon.$$

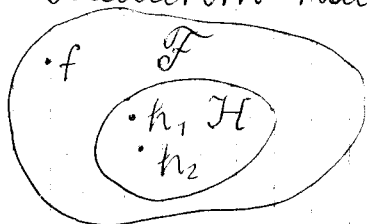
Компактное множество - замкнутое и
конечное множество. G - компактное \Leftrightarrow
 \Leftrightarrow в G существует конечная ε -сеть.

$\exists! h^\circ$

$H_n \neq \emptyset: h_n = \sum c_i \varphi_i(x) \Rightarrow h_n^\circ$ - отрезок ряда
Фурье, элемент наилучшего приближения,
по системе $\{\varphi_i\}$.

8 | 21.10.2004.

Элемент наилучшего приближения:



$$f = h + (f - h)$$

F - линейное нормированное
пространство. Можно измерить
ошибку: $\|f - h\|$

$\exists \inf_{h \in H} \|f - h\| \stackrel{?}{=} \|f - h^\circ\|$, достигается ли
инимум?

$h^0 - \exists \mathcal{H} \Pi$.

$\|f - h^0\| \equiv E$ (ошибка).

Можно произвольным образом ввести ~~норму~~ норму в \mathcal{F} , так как оно нормировано.

Можно произвольно выбрать и $\mathcal{H} \subset \mathcal{F}$.

На практике выработан некий подход, который в дальнейшем оправдал себя. Каков критерий ответа на вопрос о приближениях? Каким условиям должен удовлетворять ответ?

— Возьмем ЛНЗ систему функций:

$\{\varphi_i(x)\}$. \mathcal{H} можно представить как последовательность вложенных пространств:

$$\mathcal{H}_1 \subset \mathcal{H}_2 \subset \dots \subset \mathcal{H}_n \subset \dots \subset \mathcal{H};$$

$$\mathcal{H}_n: h_n = \sum_{i=1}^n c_i \varphi_i(x).$$

Если \mathcal{H} полное, то такими комбинациями можно описать, исчерпать всё \mathcal{H} .

Подход хорош тем, что:

- можно исчерпать все \mathcal{H}
- h_n есть ЛК, что удобно
- $\varphi_i(x)$ можно подобрать
- приближения h_n можно искать в \mathcal{H}_n :
 $h_n^0 = \sum_{i=1}^n c_i^0 \varphi_i(x)$, и подобрать уже c_k , или φ_j .

Подход весьма часто используется на практике.

Теперь наш вопрос вырядит так:
есть ли ЭЛП в этом H_n ?

Теорема. В любом банаховом пространстве существует элемент наилучшего приближения.

Обозначим:

$$\|f - h_n\| = \left\| f - \sum_{i=1}^n c_i \varphi_i \right\|;$$

$$c = \vec{c} = (c_1, c_2, \dots, c_n);$$

$$F_f \equiv \|f - h_n\| \equiv F_f(c)$$

$$\|h_n\| \equiv F_0(c)$$

$$\|f_1\| \leq \|f_2\| + \|f_1 - f_2\| \leq \|f_1\| + \|f_2 - f_1\|$$

$$\|f_2\| \leq \|f_1\| + \|f_2 - f_1\|$$

$$-\|f_1 - f_2\| \leq \|f_1\| - \|f_2\| \leq \|f_1 - f_2\|$$

$$|\|f_1\| - \|f_2\|| \leq \|f_1 - f_2\|;$$

$F_f(c)$:

$$|F_f(c^{(2)}) - F_f(c^{(1)})| \leq \|F_f(c) - F_f(c')\| \leq \left\| \sum_{i=1}^n (c_i^{(2)} - c_i^{(1)}) \varphi_i(x) \right\|$$

Теперь ясно, что если

$$\max_{1 \leq i \leq n} |c_i^{(1)} - c_i^{(2)}| < \delta,$$

$$\text{то } |F_f(c^{(2)}) - F_f(c^{(1)})| \leq \delta \cdot \left\| \sum_{i=1}^n \varphi_i(x) \right\|$$

предп.: $\|\varphi_i(x)\| \leq M, \forall i$

$$|F_f(c^{(2)}) - F_f(c^{(1)})| \leq \delta M n.$$

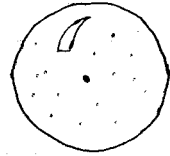
т.е. ф-ция $F_f(c)$ непрерывна.

Норма должна быть непрерывна.

Как подобрать c_i ? Рассмотрим такие c_i ,
что их норма:

$$\|\bar{c}\| \equiv \sqrt{\sum c_i^2} = 1.$$

Множество \bar{c} замкнуто:



Ω_1

замкнуто:

(т.е. компактное множество).

На компактном множестве функция
достигает наибольшего и наименьшего
значений (ср. с одномерное мн-во).

Поэтому:

$$\exists \tilde{c} : \inf_{c \in \Omega_1} \|F_f(c)\| = \min_{c \in \Omega_1} F_f(c) = F(\tilde{c}) -$$

существует такая точка на сфере, что
наша $F_f(\tilde{c}) \equiv \tilde{F}$ — наименьшее значение
принимает. Примем $\tilde{F} \neq 0$, ибо при $\tilde{F}(\tilde{c}) = 0$:
 $\tilde{F}_0 = \|\sum \tilde{c}_i \varphi_i\| = 0$, хотя не все $c_i = 0$, ибо лежат
на сфере.

Пусть теперь \bar{c} произвольны. Пусть:

$$\begin{aligned} F_0(c) &= \left\| \sum_{i=1}^n c_i \varphi_i \right\| = \left\| \sum \|c\| \frac{c_i}{\|c\|} \varphi_i(x) \right\| = \\ &= \|c\| \cdot \left\| \underbrace{\sum_{i=1}^n \frac{c_i}{\|c\|} \varphi_i(x)}_{\in \Omega_1} \right\| = \|c\| \cdot F_0\left(\frac{c}{\|c\|}\right) \geq \|c\| \cdot \tilde{F}_0. \end{aligned}$$

— Значение $F_0(c)$ ограничено снизу ненулевым значением.

$$F_f(c) \geq F_0(c) - F_f(0), \text{ ибо}$$

$$\|a\| - \|b\| \leq \|a - b\| \leq \|a\| + \|b\|,$$

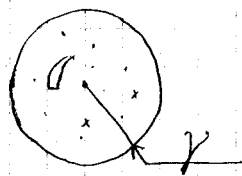
$$F_f(c) = \|f - \sum c_i \varphi_i\|.$$

Достигается ли минимум у $F_f(c)$.

$\forall \gamma > 0$

1. пусть $c: \|c\| \leq \gamma$:

$$\exists \hat{c}: \inf_{h: \|h\| \leq \gamma} F_f(c) = F_f(\hat{c})$$



2. пусть $c: \|c\| > \gamma$:

$$F_f(c) \geq F_0(c) - F_f(0) = F_0(c) - \|f\| \geq \|c\| \cdot \tilde{F}_0 - \|f\| >$$

$$> \gamma \tilde{F}_0 - \|f\|; \ominus$$

возьмем γ ;

$$\|f\| \equiv F_{f(0)} \geq \hat{F}$$

$$\gamma = \frac{2\|f\|}{\tilde{F}_0}$$

$$\ominus \frac{2\|f\|}{\tilde{F}_0} \tilde{F}_0 - \|f\| = \|f\| = \hat{F},$$

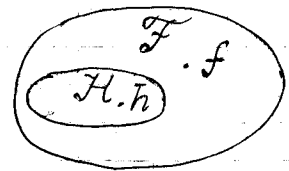
значит, минимум достигается внутри компакта (шара).

9 28.10.2004

Нами было доказано, что:

$\exists h_n^0 \in H_n$:

$$\|f - h_n^0\| = \inf_H \|h - f\|$$



$h \in H \subset F \ni f$

$\{\varphi_i(x)\} H_n$:

$$h_n = \sum_{i=1}^n c_i \varphi_i(x)$$

Будем рассматривать:

1) эрмитово пр-во F ;

$$\|x\| = \sqrt{(x, x)}$$

$$\{h^0 - \mathcal{O}H\} \Leftrightarrow \{f - h^0 \perp H\} \text{ (см.!)}$$

c_i — коэф. Фурье;

$$h_n^0 = \sum_{i=1}^n (f, \varphi_i) \varphi_i(x)$$

2) $F \equiv C[a; b]$ (непрерывные на $[a; b]$ функции).

$$\varphi_i(x) \equiv x^{i-1}$$

$$h_n = \sum_1^n a_i \varphi_i(x) = \sum_1^n a_i x^i. \text{ Такой многочлен}$$

есть — многочлен наилучшего равномерного приближения.

$$\|f\|_e = \max_{[a; b]} |f(x)| \text{ — равномерная норма.}$$

(метрика).

Мы доказали, что такой многочлен есть (см. теорему). Исследовать св-ва такого многочлена сложно. Обозначим:

$$\inf \|f - P_n\| = \|f - P_n^0\| \equiv E_n(f) \equiv E_n.$$

Справедлива теорема Валле-Пуссена:

Пусть на $[a; b]$ найдется $(n+2)$ точки (различные!), такие, что:

$\text{sign}[f(x_i) - P_n(x_i)] = (-1)^i$ (знак меняется от точки к точке, где $a \leq x_1 < x_2 \dots < x_i < \dots < x_{2+n} \leq b$).

Тогда:

$$\mu \equiv \min_{x_i} |P_n(x_i) - f(x_i)|, \quad E_n \geq \mu.$$

Док-во: пусть следствие неверно: $\mu > E_n$.

$$f(x) - P_n(x) = f(x) - P_n^\circ(x) + P_n^\circ(x) - P_n(x);$$

рассмотрим разность:

$$\begin{aligned} P_n^\circ(x) - P_n(x) &\equiv f(x) + P_n^\circ(x) - P_n(x) - f(x) = \\ &= (f(x) - P_n(x)) + (P_n^\circ(x) - f(x)); \end{aligned}$$

$\forall x_i$:

$$\text{sign}\left\{ \underbrace{(f(x_i) - P_n(x_i))}_{|} + \underbrace{(-P_n^\circ(x_i) + f(x_i))}_{| > |} \right\} = \text{sign}\{f(x_i) - P_n(x_i)\}$$

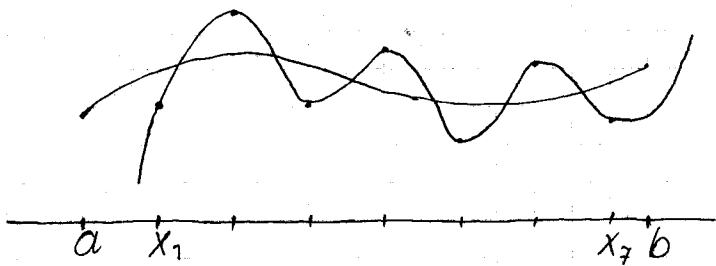
$= (-1)^i$, и этот многочлен имеет $(n+1)$ корней, и применим к отрицанию условия.

Теорема Чебышева. Для того, чтобы многочлен являлся многочленом наилучшего равномерного приближения на $[a; b]$ для $f(x)$, непр. на $[a; b]$, необходимо и достаточно, чтобы на $[a; b]$ существовал чебышевский альтернанс, т.е. не менее $(n+1)$ точек:

$$a \leq x_0 < \dots < x_i < \dots < x_{n+1} \leq b:$$

$$f(x_i) - P_n(x_i) = \alpha (-1)^i \|f(x) - P_n(x)\|. \quad \Leftrightarrow P_n(x) \equiv P_n^\circ(x);$$

Чебышевский альтернанс:



Достаточность.

$$\|f(x) - P_n(x)\| \equiv L; \quad \inf L = E_n; \quad E_n \leq L(P_n).$$

$$L = \mu \leq E_n \leq L; \quad L = E_n, \quad \text{ч.т.д.}$$

Единственны ли $P_n^\circ(x)$? Докажем единственность многочлена наилучшего приближения.

Предп.: $P_1^\circ(x)$, $P_2^\circ(x)$.

Тогда: $\|f - P_1^\circ\| = \|f - P_2^\circ\| = E_n$;

рассм.: $\tilde{P}(x) = \frac{1}{2}(P_1^\circ(x) + P_2^\circ(x))$;

$$\begin{aligned} \|f - \tilde{P}\| &= \left\| f - \frac{1}{2}P_1^\circ \right\| \leq \left\| \frac{f - P_1^\circ}{2} \right\| + \left\| \frac{f - P_2^\circ}{2} \right\| = \\ &= \frac{1}{2}E_n + \frac{1}{2}E_n = E_n; \end{aligned}$$

$\tilde{P}(x)$ — тоже многочлен наилучшего приближения. Поэтому таких многочленов бесконечно много.

Для $\tilde{P}(x)$ должен существовать чебышевский альтернанс. Возьмем такой набор для $\tilde{P}(x)$:

$\tilde{x}_0, \tilde{x}_1, \dots, \tilde{x}_{n+1}$;

$$f(x_i) - \tilde{P}(x_i) = (-1)^i \cdot \alpha \cdot \| \tilde{P}(x) - f(x) \|, \quad \text{для } \forall i = \overline{0, n+1}.$$

$$\alpha(-1)^i E_n = f(\tilde{x}_i) - \tilde{P}(\tilde{x}_i) = \frac{f(\tilde{x}_i) - P_1^\circ(\tilde{x}_i)}{2} + \frac{f(\tilde{x}_i) - P_2^\circ(\tilde{x}_i)}{2}$$

||

$$E_n = |f(\tilde{x}_i) - \tilde{P}(\tilde{x}_i)| \leq \frac{1}{2} |f(\tilde{x}_i) - P_1^\circ(\tilde{x}_i)| + \frac{1}{2} |f(\tilde{x}_i) - P_2^\circ(\tilde{x}_i)| \leq \frac{1}{2} E_n + \frac{1}{2} E_n = E_n;$$

$$|f(\tilde{x}_i) - \tilde{P}(\tilde{x}_i)| = E_n;$$

примем

$$|f(\tilde{x}_i) - \tilde{P}_1^\circ(\tilde{x}_i)| = |f(\tilde{x}_i) - P_2^\circ(\tilde{x}_i)| = E_n.$$

$$|f(\tilde{x}_i) - P_1^\circ(\tilde{x}_i) + f(\tilde{x}_i) - P_2^\circ(\tilde{x}_i)| = 2E_n,$$

т.е. $P_1^\circ(x_i) \equiv P_2^\circ(x_i)$ в $(n+2)$ точках.

1. Пусть $f(x)$ непр. (диффр.), выпуклая ф-ция на $[a; b]$. Построить многочлен P° 1-й степени.

2. $f(x) = x^3$, $[-1; 1]$. Построить P° 2-й степени.

3. $f(x) = x^3$, $[0; 1]$, P° 2-й ст.

3'. ~~$f(x) = 4x^3 + 8x - 1$~~ , $[-1; 2]$; P° 3-ст.

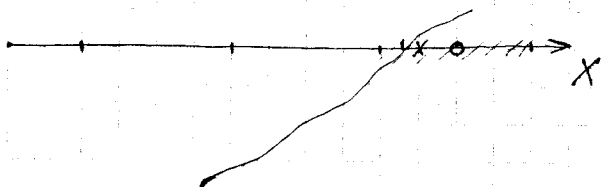
$$f(x) = 4x^4 + 8x^3 - x + 5.$$

4. $f(x) = \sin(\pi x \cdot 10)$, $[0; 1]$, P° 6-ст.

Решение трансцендентных уравнений

$$f(x) = 0.$$

Метод деления отрезка пополам:



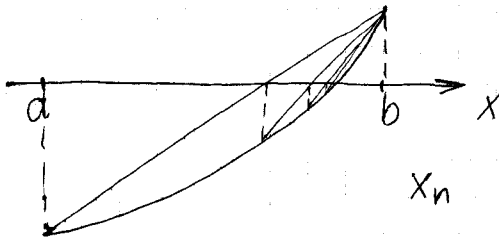
$$\text{ошибка} \cdot \frac{b-a}{2^n} \leq \varepsilon.$$

Простой корень:

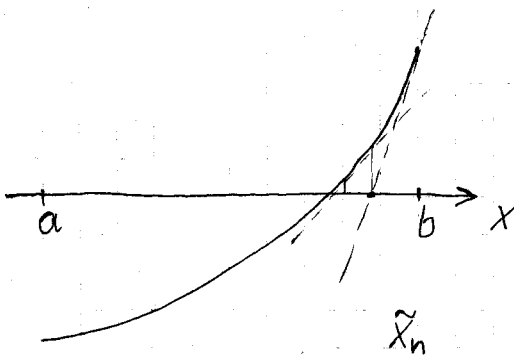
$$f(\alpha) = 0$$

$$f'(\alpha) \neq 0.$$

Метод хорд



Метод касательных



$$|x_n - \tilde{x}_n| = \text{mistake.}$$

$$(x_n; f(x_n));$$

$$(b; f(b));$$

$$\frac{y - f(x_n)}{x - x_n} = \frac{f(b) - f(x_n)}{b - x_n}$$

$$y = f(x_n) + (x_{n+1} - x_n) \frac{f(b) - f(x_n)}{b - x_n} = 0$$

$$x_{n+1} = x_n + \frac{b - x_n}{f(b) - f(x_n)} f(x_n)$$

$(x_n; f(x_n))$

$$y = f'(x_n)(x_{n+1} - x_n) + f(x_n) = 0$$

$$x_{n+1} = x_n + \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

10 4.11.2004.

Итерационные процессы.

(1) $f(x) = 0$

$$x_{n+1} = \varphi(x_n)$$

$$g(x)f(x) = 0 \quad (g(x) \neq 0)$$

$$\underbrace{x + g(x)f(x)}_{\varphi(x)} = x$$

\Leftrightarrow (2) $x = \varphi(x)$

(3) $x_{n+1} = \varphi(x_n), x_0.$

Теорема.

1. $X \in X$ - полн. метрич. пр-во

2. $\varphi(x): X \rightarrow X$

3. $\exists q < 1: \forall x_1, x_2 \in X: \rho(x_1, x_2)q \geq \rho(\varphi(x_1), \varphi(x_2)).$

Тогда:

1. $\exists! x = \varphi(x)$

2. $\exists \lim_{n \rightarrow \infty} x_{n+1} \quad \forall x_0 \in X, \lim = \alpha$

3. $x = \alpha$

4. $\rho(x_n, \alpha) \leq \frac{a}{1-q} q^n, \quad a = \rho(x_1, x_0)$

Предположим, что $\alpha = \varphi(\alpha): f(\alpha) = 0$, и:

$$\begin{cases} \varphi'(\alpha) = \dots = \varphi^{(s-1)}(\alpha) = 0 \\ \varphi^{(s)}(\alpha) \neq 0. \end{cases}$$

Тогда получим:

$$X_{n+1} - \alpha = \varphi(X_n) - \varphi(\alpha) = \sum_{k=1}^{s-1} \frac{\varphi^{(k)}(\alpha)}{k!} (X_n - \alpha)^k + \frac{\varphi^{(s)}(\xi)}{s!} (X_n - \alpha)^s =$$

$$= \frac{\varphi^{(s)}(\xi)}{s!} (X_n - \alpha)^s,$$

$$|X_{n+1} - \alpha| \leq \frac{M_s}{s!} |X_n - \alpha|^s \leq \frac{M_s}{s!} \left(\frac{M_s}{s!} |X_{n-1} - \alpha|^s \right)^s.$$

Если условие (4) выполнено, то (3) наз. итерационным процессом s -порядка.

Теорема Чебышева (об ускорении сходимости).

Пусть α -корень и в окрестности α ф-ция f имеет s производных и монотонна.

Тогда можно построить процесс (3) s -порядка.

$$y = f(x), \exists x = g(y)$$

$$x = g(f(x))$$

$$\alpha = g(\alpha) = g(y) + \sum_{k=1}^{s-1} \frac{g^{(k)}(y)}{k!} (-1)^k y^k + R_{ks}$$

$$\varphi_s(x) = x + \sum_{k=1}^{s-1} \frac{(-1)^k}{k!} \dots$$

$$\varphi_s(x) = x + \sum_{k=1}^{s-1} \frac{(-1)^k (g(f(x)))^{(k)}}{k!} [f(x)]^k, \quad (g(f(x)))^{(k)} \equiv \alpha_k(x).$$

$$\varphi'_s(x) = 1 - \alpha_1(x) f(x) + \frac{\alpha_2}{2} f^2(x) - \dots$$

$$\varphi'_s(\alpha) = 1 - \alpha_1(\alpha) f'(\alpha) - \alpha'_1(\alpha) f(\alpha) + \dots$$

$$1. \quad \varphi'_s(\alpha) = 1 - \alpha_1(\alpha) f'(\alpha) = 1 - \frac{1}{f'(\alpha)} f'(\alpha) = 1 - 1 = 0,$$

$$\text{ибо } g'_y = \frac{1}{f(x)}.$$

$$g(f(x)) = x;$$

$$g'_y \cdot f'_x = 1$$

$$g'' f'^2 + g' f'' = 0$$

$$g''' f'^3 + 3g'' f' f'' + g' f''' = 0, \dots$$

отсюда можно найти все $g'_y^{(k)}$.

$$2. S=2: g'f'=1$$

$$\varphi_2 = x - \frac{f(x)}{f'(x)}$$

$$3. S=3: g''f'^2 + g'f''=0,$$

$$g'' = -\frac{f''}{f'^3}$$

$$\varphi_3(x) = x - \frac{f(x)}{f'(x)} - \frac{f''(x)f^2(x)}{2f'^3} = x - \frac{f}{f'} \left[1 + \frac{f''f}{2f'^2} \right].$$

Векторный случай:

$$\vec{f}(\vec{x}) = \vec{0}$$

$$\begin{cases} f_1(x_1 \dots x_n) = 0 \\ \dots \\ f_n(x_1 \dots x_n) = 0 \end{cases}$$

$$\vec{x} = \vec{\varphi}(\vec{x})$$

$$\vec{x}_{n+1} = \vec{\varphi}(\vec{x}_n).$$

Метод Ньютона

Пусть \vec{X} — решение.

$$0 = \vec{f}(\vec{X}) = \vec{f}(\vec{x}) + \vec{f}'(\vec{x})(\vec{X} - \vec{x}) + \vec{O}(\|\vec{X} - \vec{x}\|);$$

$$\vec{X} \approx \vec{x}_n, \vec{X} = \vec{x}_{n+1}$$

$$\vec{x}_{n+1} = \vec{x}_n - (\vec{f}'(\vec{x}_n))^{-1} \vec{f}(\vec{x}_n)$$

$$(f'(\vec{x}))_{ij} = \frac{\partial f_i}{\partial x_j}.$$

⊖

— Какое \vec{x}_0 брать?

— Как обращать матрицу?

⊕

— Быстрая сходимость.

На практике матрицу обрабатывают через 3~5 шагов, чего часто достаточно.

11 11.11.2004.

(1) $Ax = b$

Можно преобразовать:

$$0 = D(b - Ax), \quad \|D\| \neq 0$$

$$x = x + D(b - Ax) = \underbrace{(-DA + E)}_B x + \underbrace{Db}_C$$

(2) $x = Bx + c$

(3) $x^{n+1} = Bx^n + c, \quad \hat{x}^0$ (итер.)

X — решение;

ошибка: $R_N = x^n - X \approx r^n$

$$r^{n+1} = Br^n \quad (3-2)$$

$$r^n = B^n r^0$$

Как оценить матрицу?

Предп. пока, что:

$$\|Bx\| \leq \|B\| \cdot \|x\| \quad (\text{соответственная норма}).$$

Теорема:

$$B: \|B\| < 1$$

тогда (2) имеет ед. решение; процесс (3) сходится:

$$n \rightarrow \infty \Rightarrow x_n \rightarrow X$$

□ $x = Bx + c$

$$\|x\| = \|Bx + c\| \leq \|Bx\| + \|c\| \leq \|B\| \cdot \|x\| + \|c\|;$$

$$\underbrace{(1 - \|B\|)}_{> 0} \|x\| \leq \|c\|;$$

$$\|x\| \leq \frac{\|c\|}{1 - \|B\|}$$

предп.: $\|c\| = 0 \Rightarrow \|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0.$

М.: если однородная система имеет ед.

тривиальное решение, то неоднородная имеет единственное решение.

Далее, $\|r^n\| = \|B^n r^0\| \leq \|B\|^n \cdot \|r^0\| \rightarrow 0, n \rightarrow \infty, \forall x^0$. □

Теорема. Итер. процесс (3):

X — решение (2). Чтобы процесс (3) сход.
к $X \Leftrightarrow \{ \forall i: |\lambda_i(B)| < 1 \}$.

Как ввести норму матриц и векторов?

25.11.2004.

(1) $Ax = b$

(2) $x = Bx + c$

(3) $x^{n+1} = Bx^n + c, x^0$ (метод простой итерации)

$r^n = x^n - X$

$r^n = B^n x^0$

$\|r^n\| \leq \|B\|^n \cdot \|x^0\|.$

Достаточность. Все СВ матрицы B по модулю меньше нуля. Доказать: итерационный процесс сходится при любом x^0 .

Док-во.

$$\{\forall i: |\lambda_i(B)| < 1\} \Leftrightarrow \{\max_{1 \leq i \leq m} |\lambda_i| < 1\}. \text{ Поэтому}$$

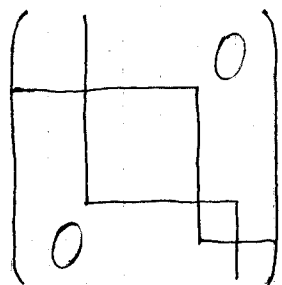
существует $q < 1$. $\max_{1 \leq i \leq m} |\lambda_i| < q$. Обозначим:
 $0 < \sigma = q - \max_{1 \leq i \leq m} |\lambda_i|$. Рассмотрим такую матрицу:
 $\frac{1}{\sigma} B = \tilde{B}$. Очевидно, $\lambda_i(\tilde{B}) = \frac{1}{\sigma} \lambda_i(B)$.

Действительно, $|\tilde{B} - \mu E| = 0$ — корни есть $\tilde{\lambda}_i$;
 $|B - \sigma \mu E| = 0$, $\sigma \mu = \sigma \lambda(\tilde{B}) = \lambda(B)$. В линейной алгебре доказано:

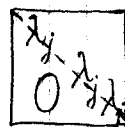
$\forall C \exists D, D^{-1}$ (невырожд.): $D^{-1}CD$ — м-ца C приводится к форме Жордана:

$$A = D^{-1}CD.$$

Структура матрицы A :



блок:



СВ м-цы, в разных ящиках разные.

$$\begin{pmatrix} \lambda_i & 1 & 0 \\ 0 & \lambda_i & 1 \\ 0 & 0 & \lambda_i \end{pmatrix} \text{ или } \begin{pmatrix} \lambda_i & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_i & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_i \end{pmatrix}. \text{ Т.о., можно любую}$$

матрицу привести к форме Ланжанда.

[

Приведем \tilde{B} к ланжандовой форме:

$$\exists D, D^{-1}: D^{-1}BD = \Lambda; \Lambda:$$

$$\begin{pmatrix} \lambda(B) & & \\ & \tau & \\ & & \lambda(B) \end{pmatrix}$$

$$\Lambda = D^{-1} \frac{1}{\tau} B D;$$

$$D^{-1} B D = \tau \Lambda \equiv \bar{\Lambda}. \bar{\Lambda}:$$

$$\begin{pmatrix} \lambda(B) & & \\ & \tau & \\ & & \lambda(B) \end{pmatrix}$$

Рассмотрим норму $\|\bar{\Lambda}\|_1 = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^m |\Lambda_{ij}| \leq$

$$\leq \max_{1 \leq i \leq m} \lambda_i(B) + \tau, = q, q < 1.$$

$$\text{Теперь, } B = D \bar{\Lambda} D^{-1},$$

$$\|r^n\| \leq \tilde{D} q^n \|x^0\|, \text{ так как}$$

$$B^n = D \bar{\Lambda} D^{-1} \cdot \dots \cdot D \bar{\Lambda} D^{-1} = D \bar{\Lambda}^n D^{-1};$$

$$\|B^n\|_1 \leq \|D\|_1 \|\bar{\Lambda}^n\|_1 \|D^{-1}\|_1 \leq \tilde{D} \cdot q^n, \|B\| \leq \tilde{D} q,$$

$$\forall X: X = \sum_{i=1}^m x_i e_i;$$

$$\|X\| \leq \sum_{i=1}^m |x_i| \cdot \|e_i\| \leq \max_{1 \leq i \leq m} |x_i| \cdot \sum_{i=1}^m \|e_i\| = \|X\|_1 \cdot \underbrace{\sum_{i=1}^m \|e_i\|}_{\text{число, независит от } x.}$$

Из стремления $\| \cdot \|_1$ к нулю следует, что любая норма стремится к нулю, и доказанная теорема справедлива для любой нормы.

* * *

Метод простой итерации с выбором оптимального коэффициента

Пусть $B = E - \alpha A$, тогда (1) \Leftrightarrow (2).

Ср.: $Ax = b$

$$0 = \alpha(-Ax + b)$$

$$x = x + \alpha(-Ax + b)$$

$$x = (E - \alpha A)x + \alpha b$$

$$x = Bx + c.$$

Пусть $\lambda_i(A) > 0$, и A симметрична и положительно определена (\Leftrightarrow). Можно ли оптимально выбрать коэффициент α ?

Предположим, известны a и b : $0 < a \leq \lambda_i(A) \leq b$.

Тогда: $\lambda_i(B) = 1 - \alpha \lambda_i(A)$.

$$\lambda(A) \equiv \lambda;$$

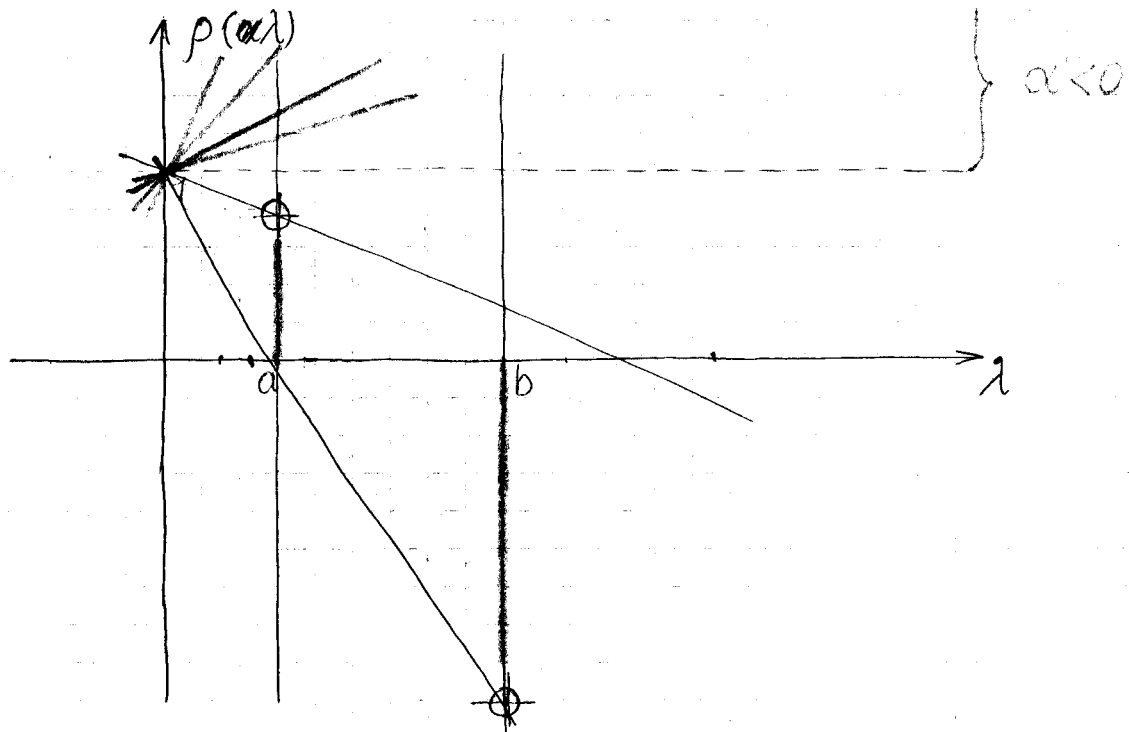
$$\lambda(B) \equiv \mu.$$

μ_i : $\max_{1 \leq i \leq m} |\mu_i| < 1 \Leftrightarrow \max_{1 \leq i \leq m} |1 - \alpha \lambda_i| < 1$. Это выполняется

если : $\max_{a \leq \lambda \leq b} |1 - \alpha \lambda| < 1$. $\rho(\lambda) \equiv 1 - \alpha \lambda$. Желательно

найти : $\min_{\alpha} \max_{a \leq \lambda \leq b} |1 - \alpha \lambda| < 1$. (Для ускорения сходимости).

Ясно, что $\alpha > 0$.



$$\min_{\alpha} \max | \rho(\lambda) | < 1.$$

$$\rho(a) = -\rho(b) \Leftrightarrow \alpha = \min$$

$$1 - \alpha a = -1 + \alpha b$$

$$\alpha_0 = \frac{2}{a+b}, \text{ обеспечивает самую}$$

$$\text{сходимость. } \lambda_0 = \frac{1}{\alpha_0}.$$

Метод наискорейшего градиентного спуска

Пусть решение (1) нужно найти:

$$Ax = b. \text{ Пусть } A.$$

1) $A^T = A$ (симметрия)

2) $\lambda(A) > 0$ (+ определенность)

Рассмотрим функционал: $F(x) = (A \cdot x, x) - 2(b, x)$.

Можно доказать: (1) \Leftrightarrow (2) при таких предположениях.

(2): x : $F(x)$ наименьший.

Найдем метод, который позволит отыскать минимум функционала.

Докажем: (1) \Leftrightarrow (2).

$Ax = b$: $x = X$ - решение. Рассмотрим вспомогательный функционал:

$$\begin{aligned} & (A(x-X), x-X) - (AX, X) = (Ax, x) - (AX, x) - (Ax, X) = \\ & = (Ax, x) - 2(AX, x) = -2(b, x) + (Ax, x) = F(x). \end{aligned}$$

(AX, X) - число, не зависит от x ;

$(A(x-X), x-X) \geq 0$, зависит от x ;

$\Leftrightarrow x = X$ в силу положительной определенности матрицы A .

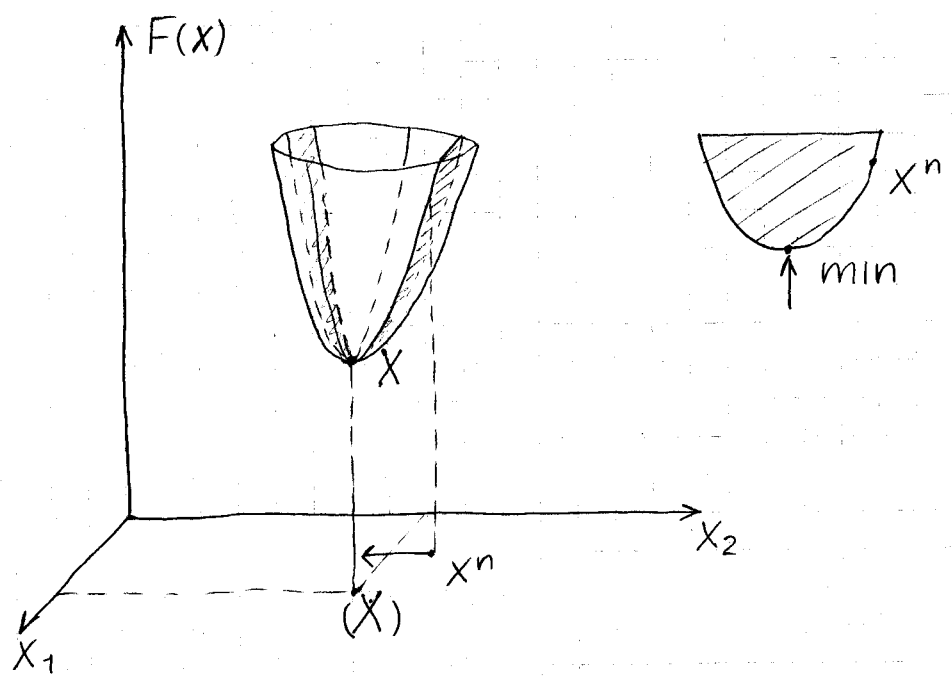
Будем искать минимум функции:

$$F(x) = (Ax, x) - 2(b, x)$$

методом наискорейшего градиентного спуска.

Очевидно, $F(x)$ — биквадратная форма.

$Ax \geq 0$, $Ax = 0 \Leftrightarrow x = 0$. В 3-D (Ax, x) можно мыслить как эллиптический параболоид.



Необходимо устроить итерационный процесс, сходящийся к X .

$F(x^n), F(x^{n+1}) \leq F(x^n)$, ибо X — точка минимума.

Но наибольшее изменение функции (поля) самое быстрое — вектор градиента:

самое быстрое направление — $-\text{grad } F(x^n)$.

$$x^{n+1} = x^n - \delta_n \text{grad } F(x^n),$$

$$\delta_n: F(x^{n+1}(\delta_n)) = \min_{\delta_n} F(x^{n+1}(\delta_n)) = F(x^{n+1}(\delta_n^0))$$

Как выбрать δ_n^0 ?

$$\text{grad} F(x) = \left\{ \frac{\partial F}{\partial x_k} \right\}.$$

$$(F(x))_i = \left(\sum_{j=1}^m a_{ij} x_j, \right.$$

$$(Ax, x) = \sum_{l=1}^m \underbrace{\sum_{j=1}^m a_{lj} x_j}_{=a_{kl}} x_l$$

$$(b, x) = \sum_{s=1}^m b_s x_s$$

$$(F(x))_k =$$

$$\frac{\partial F}{\partial x_k} = \frac{\partial}{\partial x_k} \left[\left(\sum_l \underbrace{a_{lk}}_{=a_{kl}} x_l + \sum_j a_{kj} x_j - 2b_k \right) x_k \right] =$$

$$= \sum_l a_{kl} x_l + \sum_j a_{kj} x_j - 2b_k = 2 \left(\sum_{r=1}^m a_{kr} x_r - b_k \right);$$

$$(\text{grad} F(x))_k = 2 \left(\sum_{r=1}^m a_{kr} x_r^n - b_k \right) = 2 (Ax^n - b)_k$$

$$\text{grad} F(x^n) = 2 (Ax^n - b);$$

$$\text{At} \quad x^{n+1} = x^n - \delta_n (Ax^n - b);$$

Найдем оптимальное δ_n :

$$\varphi(\delta_n) = x^n - 2\delta_n (Ax^n - b)$$

$$\varphi'(\delta_n^0) = 0 \Leftrightarrow \delta_n^0 - \text{наилучшее } \delta_n.$$

$$\varphi(\delta_n) = F(x^{n+1}(\delta_n)) = (Ax^{n+1}, x^{n+1}) - 2(b, x^{n+1})$$

$$\varphi'(\delta_n) = \left(A \frac{dx^{n+1}}{d\delta_n}, x^{n+1} \right) + \left(Ax^{n+1}, \frac{dx^{n+1}}{d\delta_n} \right) -$$

$$- \left(2b, \frac{dx^{n+1}}{d\delta_n} \right) = 2 \left(Ax^{n+1} - b, \frac{dx^{n+1}}{d\delta_n} \right) = 0;$$

Ax^n

$$2 \left(A(x^n - 2\delta_n (Ax^n - b)) - b, -2(Ax^n - b) \right) = 0;$$

$$\left(A(x^n - 2\delta_n (Ax^n - b)) - b, (Ax^n - b) \right) = 0;$$

$$\delta_n^0 = \frac{(Ax^n - b, Ax^n - b)}{2(A(Ax^n - b), Ax^n - b)}.$$

$$x^{n+1} = x^n - 2\delta_n(Ax^n - b) = (E - 2\delta_n A)x^n + 2\delta_n b.$$

Итерационный метод с переменным шагом. Оценим погрешность.

$$R^n = x^n - X$$

$$F(x) = (A(x-X), x-X) - (AX, X);$$

$$F(x^n) = (AR^n, R^n) - K$$

Рассмотрим функционал:

$$F_0(R^n)$$

$$F_0(R^n) = (AR^n, R^n); \quad F(x^n) = F_0(R^n) + K,$$

δ_0^n дает наименьшее значение функционалу $F_0(R^n)$. Разложим R^n по собственным векторам матрицы A : ($\lambda_i(A) \geq 0$).

$$R^n = \sum_{i=1}^m \xi_i e_i$$

$$AR^n = \sum_i \xi_i \lambda_i e_i. \quad \text{Будем считать } e_i$$

ортонормальными.

$$F_0(R^n) = (AR^n, R^n);$$

$$F_0(R^n) = \left(\sum_i \lambda_i \xi_i e_i, \sum_j \xi_j e_j \right) = \sum_i \lambda_i \xi_i^2$$

$$x^n \rightarrow x^{n+1}$$

$\rightarrow \tilde{x}^{n+1}$ (с выбором коэф., другой метод).

$$\tilde{R}^{n+1} = BR^n$$

$$F_0(\tilde{R}^{n+1}) = (A\tilde{R}^{n+1}, \tilde{R}^{n+1}) = \left(\sum_i \xi_i (1 - \lambda_i \alpha_0) \lambda_i e_i, \sum_j \xi_j (1 - \lambda_j \alpha_0) e_j \right)$$

$$\tilde{R}^{n+1} = BR^n = \sum_i \xi_i B e_i = \sum_i \xi_i \underbrace{(1 - \alpha_0 \lambda_i)}_{E - \alpha_0 A} e_i;$$

$$F_0(\tilde{R}^{n+1}) = \sum_i \xi_i^2 (1 - \lambda_i \alpha_0)^2 \lambda_i.$$

$$|1 - \alpha_0 \lambda_i| = \left| 1 - \frac{2\lambda_i}{a+b} \right| \leq \frac{b-a}{b+a}, \quad 0 < a \leq \lambda_i \leq b;$$

$$F_0(\tilde{R}^{n+1}) \leq \sum_i \xi_i^2 \left(\frac{b-a}{b+a} \right)^2 \lambda_i = \left(\frac{b-a}{b+a} \right)^2 F_0(\tilde{R}^n).$$

Но $F_0(R^{n+1}) \leq F_0(\tilde{R}^{n+1})$. Поэтому оценка

погрешности ξ :

$$F_0(R^{n+1}) \leq F(R^n) \cdot \left(\frac{b-a}{b+a}\right)^2$$

$$F_0(R) = (AR, R) = \sum_i \mu_i^2 \lambda_i$$

$$\forall R; R = \sum \mu_i e_i, e_i \text{ - СВ } A.$$

$$a \sum_i \mu_i^2 \leq F_0(R) \leq b \sum_i \mu_i^2,$$

$$a \cdot \|R\|^2 \leq F_0(R) \leq b \cdot \|R\|^2.$$

$$a \|R^n\|^2 \leq F_0(R) \leq b \left(\frac{b-a}{b+a}\right)^2 \cdot \|R^n\|^2;$$

$$F_0(R^n) \leq \left(\frac{b-a}{b+a}\right)^2 F_0(R^{n-1}) \leq \left(\frac{b-a}{b+a}\right)^{2n} F_0(R^0) \leq$$

$$\leq b \left(\frac{b-a}{b+a}\right)^2 \cdot \|R^0\|^2$$

$$\|R^0\|^2$$

15 9.12.2004. МЕТОД РИЧАРДСОНА.

$$(1) Ax = b$$

$$(2) x = Bx + c$$

$$x = x - (Ax - b)\alpha, \alpha \neq 0, B = E - \alpha A; c = \alpha b.$$

$$(3) x^{n+1} = Bx^n + c.$$

А что, если устранить нестационарный процесс, выбирая α на каждом шаге?

$$B_n = E - \alpha_n A$$

$$c_n = \alpha_n b.$$

X - точное решение;

$$\tau^n = x^n - X;$$

$$\tau^{n+1} = B_n \tau^n;$$

$$\tau^n = \left(\prod_{k=0}^{n-1} B_k\right) \tau^0.$$

Пусть: $Ae_i = \lambda_i e_i$, $\tau^0 = \sum \xi_i e_i$;

$$\tau^n = \left(\prod_{k=0}^{n-1} B_k \right) \sum_{i=1}^n \xi_i e_i = \sum_i \xi_i \prod_k B_k e_i = \sum_i \xi_i \prod_{k=0}^{n-1} (1 - \alpha_k \lambda_i) e_i$$

Рассмотрим третью норму:

$$\|\tau_n\|_3^2 = (\tau_n, \tau_n) = \sum_{i=1}^n \xi_i^2 \left(\prod_{k=0}^{n-1} (1 - \alpha_k \lambda_i) \right)^2 \leq$$

$$\leq \max_{\lambda_i} \left[\prod_{k=1}^{n-1} (1 - \alpha_k \lambda_i)^2 \right] \sum_{i=1}^n \xi_i^2 =$$

$$= \max_{\lambda_i \in \sigma} \prod_{k=1}^{n-1} (1 - \alpha_k \lambda_i)^2 \cdot \|\tau^0\|_3^2.$$

$$\|x\|_{L_p} = \left(\int_{-\infty}^{+\infty} f^p(x) dx \right)^{1/p}$$

$$\|x\|_{\infty} = \max |x|$$

$$p \rightarrow \infty.$$

Найдем: $\min_{\alpha_k} \max_{\lambda_i} \prod_k |1 - \alpha_k \lambda_i|$.

Можно поступить так (зная $\lambda(A)$):

$\alpha_k = \frac{1}{\lambda_{k+1}}$. Иначе, необходимо минимизировать

рассматриваемый максимум. Для этого можно поступить, как и раньше.

Предположим, есть оценки для λ :

$0 < a \leq \lambda_i \leq b$. Исследуем максимум:

$$\min_{\alpha_k} \max_{a \leq \lambda \leq b} \left| \prod_{k=0}^{n-1} (1 - \alpha_k \lambda) \right|.$$

нашим $\tilde{P}_n(\lambda)$.

$\tilde{P}_n(0) = 1 \Rightarrow$ свод. член = 1 (нормированность).

$$\tilde{P}_n^{\circ}(\lambda) = \frac{T_n^{[a; b]}(\lambda)}{T_n^{[a; b]}(0)} \rightarrow \text{наименьшая норма}$$

Пусть $\|\hat{P}_n(x)\| < \|\tilde{P}_n^{\circ}(x)\|$;

$$\text{sign}(\tilde{P}_n^{\circ}(x_i) - \hat{P}_n(x_i)) = \text{sign}(\tilde{P}_n^{\circ}(x_i)) = (-1)^i \text{ (экстр.)}$$

Но $\tilde{Q}_n(x)$ имеет св. член = 0, хотя

~~не~~ все λ не равны нулю.

λ_k - корни многочлена Чебышева: —————

$$\alpha_k = \frac{1}{\lambda_k} = \frac{1 \cdot 2}{(b-a) \cos \frac{2k+1}{2n} \pi + b+a}.$$

δ^2 -процесс ускорения сходимости

Для метода простой итерации. Ускоряем сходимость на каждом шаге.

$$B e_i = \lambda_i e_i,$$

$$\gamma^n = B^n \gamma^0.$$

$$\gamma^0 = \sum \xi_i e_i = w_1 + \dots$$

Пусть: (предп.: процесс сход.):

$1 > |\lambda_1| > \dots$, и пусть λ_1 не есть кратное значение.

$$x^{n-2} - X = \gamma^{n-2} = B^{n-2} \gamma^0 = \xi_1 \lambda_1^{n-2} e_1 + \dots$$

$$x^{n-1} - X = \gamma^{n-1} = B^{n-1} \gamma^0 = \xi_1 \lambda_1^{n-1} e_1 + \dots$$

$$x^n - X = \gamma^n = B^n \gamma^0 = \xi_1 \lambda_1^n e_1 + \dots$$

$$x^{n-1} - x^{n-2} = \gamma^{n-1} - \gamma^{n-2} = w_1 \lambda_1^n \left(1 - \frac{1}{\lambda_1}\right) \frac{1}{\lambda_1} + \dots + \bar{O}(\lambda_2^{n-1})$$

$$x^n - x^{n-1} = w_1 \lambda_1^n \left(1 - \frac{1}{\lambda_1}\right) + \bar{O}(\lambda_2^n)$$

$$(x^n - x^{n-1}, x^{n-1} - x^{n-2}) = \|w_1\|^2 \lambda_1^{2n} \left(1 - \frac{1}{\lambda_1}\right)^2 \frac{1}{\lambda_1} + \bar{O}(\lambda_1^{2n-1});$$

$$(x^n - x^{n-1}, x^n - x^{n-1}) = \|w_1\|^2 \lambda_1 \left(1 - \frac{1}{\lambda_1}\right)^2 + \bar{O}(\lambda_1^n \lambda_2^{n-1});$$

$$\bar{\lambda}_1 = \left(\frac{(x^n - x^{n-1}, x^{n-1} - x^{n-2})}{(x^n - x^{n-1}, x^n - x^{n-1})} \right)^{\frac{1}{2}} = \lambda_1 \frac{1 + \bar{O}((\lambda_2/\lambda_1)^n)}{1 + \bar{O}((\lambda_2/\lambda_1)^n)} =$$

$$= \lambda_1 + \bar{O}\left(\left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1}\right)^n\right). \quad \text{Найдем максимальное } \bar{c}_3$$

матрицы B .

Рассмотрим вектор $(x^n - x^{n-1}) / \left(\lambda_1^n \left(1 - \frac{1}{\lambda_1}\right)\right)$.

$$v \equiv \frac{x^n - x^{n-1}}{\lambda_1^n (1 + \frac{1}{\lambda_1^n})} = w_1 + o(\lambda_2^n)$$

$$y^n = x^n - v^n, y^n - X = o(\lambda_2^n).$$

16 10.12.2004. РАЗНОСТНЫЕ СХЕМЫ

(основные понятия)

Любой процесс, сформулированный математически, может быть записан в операторной форме:

u — закон;

$Lu = f$ — задача.

Математически поставленная задача:

— есть описание процесса,

— решение существует и оно единственно.

Итак, задача:

$$\begin{cases} Lu = f, x \in \Omega. \end{cases}$$

Кроме того, необходимы граничные условия:

$$L|u|_{\Gamma} = \varphi$$

$$\Leftrightarrow Au = f.$$

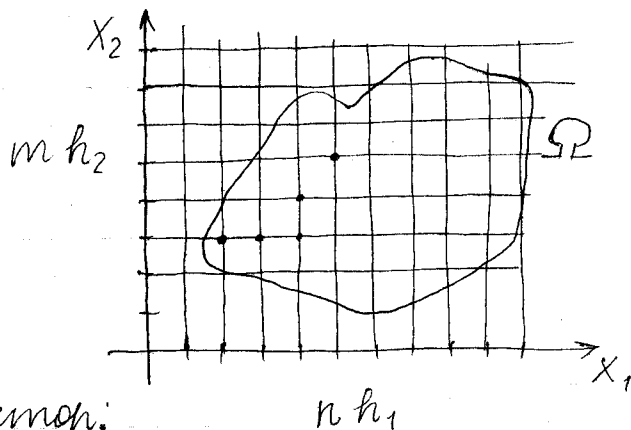
Как решать?

Можно выбрать в Ω конечное число точек.

$$\Omega_h, \Gamma_h.$$

и в h -точках — вектор;

$$f_h, \varphi_h.$$



Далее какими-то образом пересопределяют операторы L, l над Ω_h .

$$(2) \begin{cases} L_h u_h = f_h \\ l_h u_h|_{\Gamma_h} = \varphi_h \end{cases} \Leftrightarrow A_h u_h = F_h$$

Предположим, что удалось доказать:

$$(*) \quad \|[u]_h - u_h\|_{h \rightarrow 0} \rightarrow 0.$$

Сходимость. Говорят, что решение (2) сходится к решению (1), если выполнено (*). Сходимость l -го порядка: $\exists C : \|[u]_h - u_h\| \leq Ch^l$.

Аппроксимация. Говорят, что задача (2) аппроксимирует задачу (1), если

$$\|A_h [u]_h - F_h\| \rightarrow 0.$$

Аппроксимация k -го порядка:

$$\|A_h [u]_h - F_h\| \leq c_1 h^k.$$

Можно обосновать аппроксимацию, если знать ф-лу Тейлора и решить задачу (1).

Однако при решении может выясниться неустойчивость задачи. Любая неустойчиво ошибка тогда может стать очень большой.

Устойчивость. Задача (2) устойчива, если:

1. $\forall F_h \in \mathcal{F} \exists! u_h$.

2. $\exists C_2, h_0, \forall h < h_0 : \|u_h^{(1)} - u_h^{(2)}\| \leq C_2 \|F_h^{(1)} - F_h^{(2)}\|$.

$$\begin{cases} A_h u_h^{(1)} = F_h^{(1)} \\ A_h u_h^{(2)} = F_h^{(2)} \end{cases}$$

Существуют приемы выяснения устойчивости.
(Спектральные методы).

Теорема. Из аппроксимации и устойчивости
следует сходимость, причем $C = C_1 C_2$, $l = k$.

[

Задачу (2) называют разностной схемой.

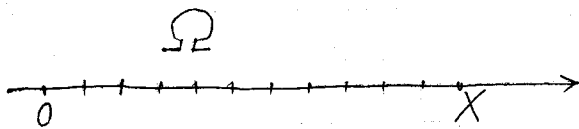
Есть практический опыт $(1) \rightarrow (2)$, причем
достаточно надежен.

Понятно, что хорошо бы увеличить k .
Хотя нельзя безгранично увеличивать k , ибо
при после некоторого предельного k
задача становится неустойчивой.

Рассмотрим задачу:

$$(1) \begin{cases} y' - y = 1 + x \\ y(0) = 1 \end{cases}$$

Как решить численно?



$$x_n = nh \quad (\Omega_h).$$

$$(2) \begin{cases} \frac{y_{n+1} - y_{n-1}}{2h} - y_n = 1 + x_n, \quad y_0 = 1 \end{cases}$$

Рассмотрим аппроксимацию,

$$\frac{y(x_{n+1}) - y(x_{n-1}))}{2h} - y'(x_n) - 1 - x_n$$

невязка

$$y(x_{n+1}) = y(x_n) + \frac{y'(x_n)}{1!} h + \frac{y''(x_n)}{2!} h^2 + \bar{O}(h^3)$$

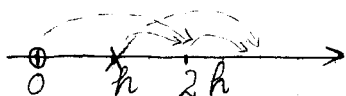
$$y(x_{n-1}) = y(x_n) - \frac{y'(x_n)}{1!} h + \frac{y''(x_n)}{2!} h^2 + \bar{O}(h^3);$$

$$y(x_{n+1}) - y(x_{n-1}) = 2h y'(x_n) + \bar{O}(h^3)$$

$$y'(x_n) + \bar{O}(h^2) - y'(x_n) - 1 - x_n = \bar{O}(h^2),$$

аппроксимация 2-го порядка.

Как реализовать разностную схему?



$$y_1 = y_0 + h y_0' + \frac{h^2}{2} + \bar{O}(h^2) = 1 + h(1+2h) = 1 + h($$

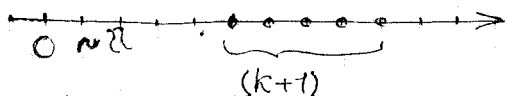
(из уравнения)

$$\begin{cases} y' - y = 1 + x \\ y_0' = 1 \\ y_1' = 1 + 2h \end{cases}$$

В нормальной форме:

$$\begin{cases} \frac{dy}{dx} = f(x, y) \\ y(x_0) = y_0 \end{cases}$$

Как решать? - Конечно-разностные методы.



$$\frac{\sum_{i=0}^k a_i y_{n-i}}{h} = \sum_{i=0}^k b_i f_{n-i},$$

a_i, b_i - неопр. коэф.

Необходимо подобрать k так, чтобы получить аппроксимацию $(m$ -порядка)

$$f_{n-i} = f(x_{n-i}, y_{n-i});$$

$$\frac{\sum_i^k a_i y_{n-i}}{h} - \sum_i^k b_i f_{n-i} = \bar{o}(h^m)$$

В точке x_n разложим по ф-ле Тейлора (до $(m+1)$ -порядка) точное решение.

$$y'(x_{n-i}) = f(x_{n-i}, y_{n-i}).$$

Приведем подобные члены. Оставляем $\bar{o}(h^m)$.

$b_0 = 0 \Rightarrow$ явная схема. (худшая устойчивость).

$b_0 \neq 0 \Rightarrow$ неявная схема.

Теорема. Предп.: схема имеет порядок аппроксимации n . Если схема явная и $n > k$,

схема неявная, m -нечетн., $m > k+1$;

|| m - четн., $m > k+2$,

Тогда схема неустойчива.

(**) $\sum \dots = h$, h не влияет на уст.

$$\sum a_i \lambda^{n-i} = 0$$

Схема (**) уст $\Leftrightarrow \lambda_i$ лежат внутри или на границе ед. круга, причем на границе не должно быть кратных корней.

17 16.12.2004. МЕТОД РИТЦА

$$(1) Au = f \quad ("b")$$

$$A = A^* > 0 \Rightarrow (1) \Leftrightarrow (2) \quad [\dots]$$

$$(2) F(u) = (Au, u) - 2(b, u) - \min.$$

Для функций при разрывных коэффициентах задача (1) как бы теряет смысл, но задача (2) — не теряет. Более того, интегрирование повышает надежность ф-ций $\psi(2)$.

$$H_1 \subset H_2 \subset \dots \subset H_n \subset \dots \subset H$$

$$\{\varphi_i(x)\}$$

$$H_n: u_n = \sum_{i=1}^n c_i \varphi_i(x) \quad (\in \mathcal{R}^n)$$

$$u_n^0 = \sum c_i^0 \varphi_i(x) \Rightarrow n\text{-мерная задача.}$$

$$F(u_n) = \left(\sum_i c_i A \varphi_i, \sum_j c_j \varphi_j \right) - 2 \left(b, \sum_k c_k \varphi_k \right) = \\ = \sum_i \sum_j c_i c_j (A \varphi_i, \varphi_j) - 2 \sum_k c_k (b, \varphi_k).$$

Минимум функционала существует.

$$F'(u^0) = 0 \Leftrightarrow u^0 - \text{решение.}$$

$$F(u_n) \equiv \varphi(c_1, \dots, c_n);$$

тогда:

$$\left\{ \frac{\partial \varphi}{\partial c_k} = 0, \quad k = \overline{0, n} \right.$$

$$\frac{\partial \varphi}{\partial c_i} = \sum_j c_j (A \varphi_i, \varphi_j) + \sum_i c_i (A \varphi_i, \varphi_i) - 2 (b, \varphi_i) =$$

$$= 2 \sum_j c_j (A \varphi_i, \varphi_j) - 2 (b, \varphi_i) = 0;$$

$$\left\{ \sum_i c_i^0 (A \varphi_i, \varphi_j) = (b, \varphi_j) \right.$$

Таким образом, можно найти α_k, β_k (любые). (Прямой ход прогонки).

$$\begin{cases} u_{N-1} = \alpha_{N-1} u_N + \beta_{N-1} \\ u_N = \alpha_2 u_{N-1} + \beta_2 \end{cases} \Rightarrow u_{N-1}, u_N; \Rightarrow u_{N-2}, \dots, u_0.$$

(обратный ход прогонки).

Предположим на каком-то шаге прогонки произошла ошибка:

$$u_{n+1} = u_{n+1}^* + \delta_{n+1}.$$

u_n ?

$$u_n^* = \alpha_{n+1} u_{n+1} + \beta_{n+1} + \underbrace{\alpha_{n+1} \delta_{n+1}}_{\delta_n}$$

$|\alpha_n| \leq 1 \forall n \Rightarrow$ устойчивость алгоритма.

Если $\forall n: |C_n| \geq |A_n| + |B_n|, |\alpha_1| \leq 1; |\alpha_1| + |\alpha_2| < 2,$

то метод прогонки устойчив.

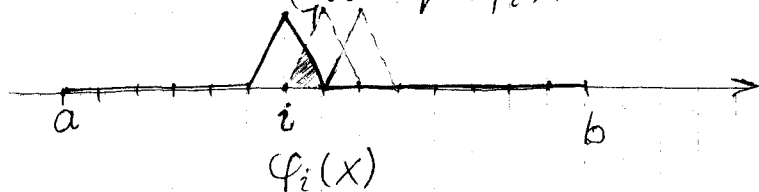
■ $|C_n - \underbrace{\alpha_n A_n}_{|\alpha_n| < 1}| \geq |C_n| - |\alpha_n A_n| \geq |C_n| - |A_n| \geq |B_n|; (> 0)$

$|\alpha_{n+1}| \leq 1.$ ■

Нельзя ли сделать нашу [1] систему 3-диагональной?

$$\left\{ \sum_i c_i (A \varphi_i, \varphi_j) = (b, \varphi_j) \right.$$

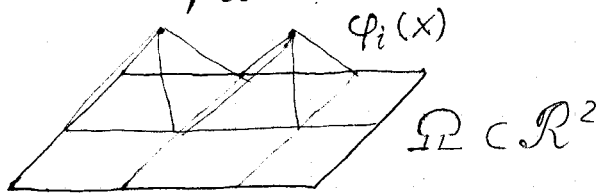
— Можно (выбор φ_i).



$$|i+j| > 1 \Rightarrow \int = 0.$$

(Метод конечных элементов).

А как решать в \mathbb{R}^2 ?



Как разбить область? — Этот вопрос пока не разрешен. Удобнее всего триангулировать область.

А что, если $A > 0$, но $A^* \neq A$. Как быть?

Тогда же, что с H_n .

$Au_n - f \neq 0$ (невязка).

Подберем c_i : $(Au_n - f, \varphi_i) = 0, \forall i$.

$\rightarrow 0$, как в рядах Фурье.

$$(Au_n, \varphi_j) = (f, \varphi_j);$$

$$\left\{ \sum_i (A\varphi_i, \varphi_j) c_i = (f, \varphi_j) \quad (\text{метод Галёркина}) \right.$$

Методы отличаются тем, что Галёркин^T = Рунге.