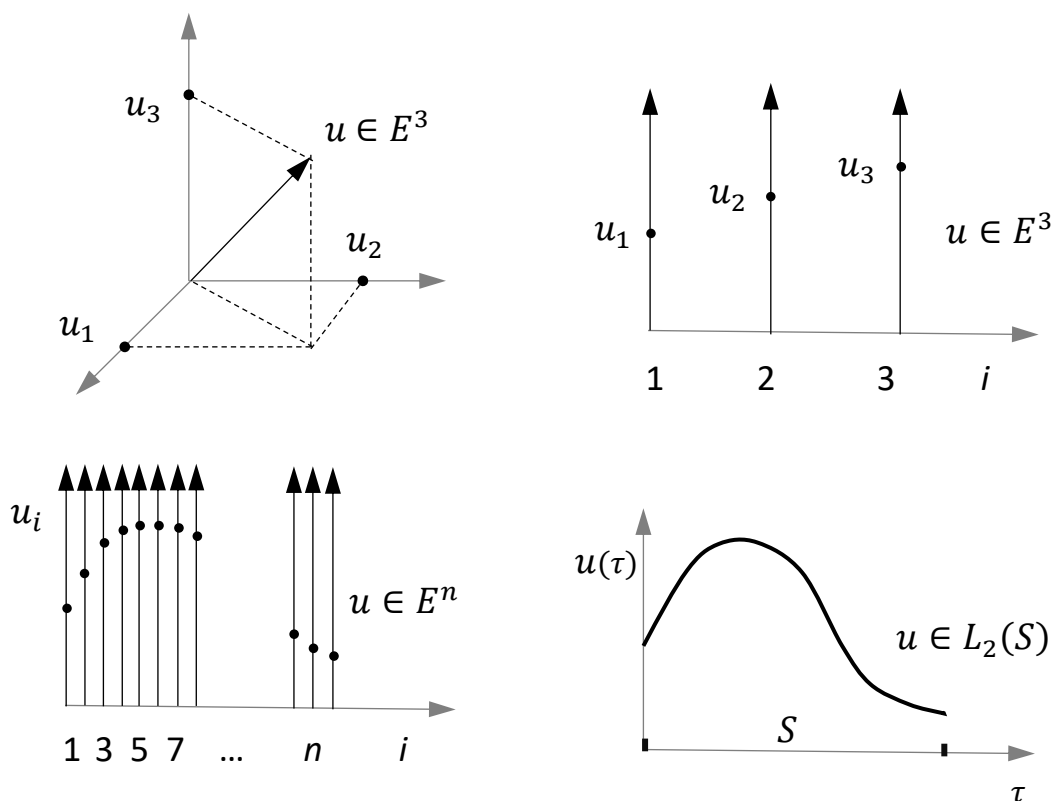


Бесконечномерное управление

Переход от **вектора** управления $u \in E^n$, при $n \rightarrow \infty$ в бесконечномерное пространство, к **функции** управления $u(\tau) \in L_2(S)$, где $\tau \in S$ – пространственно-временная координата управления, S – область определения управления.

Переход в бесконечномерное пространство:



✚ Пространства E^n и L_2 – **евклидовы** (в них определено скалярное произведение):

$$\langle a, b \rangle_{E^n} = \sum_{i=1}^n a_i b_i, \quad \langle a, b \rangle_{L_2(S)} = \int_S ab \, dS,$$

✚ и **банаховы**, где норма (величина элементов, расстояние между ними):

$$\|a\|_{E^n} = \sqrt{\langle a, a \rangle_{E^n}}, \quad \|a\|_{L_2(S)} = \sqrt{\langle a, a \rangle_{L_2(S)}}.$$

Целевой функционал

(Критерий качества оптимального управления)

- ✚ Если некоторому числу τ ставится в соответствие по правилу f число u , то говорят, что задана **функция** $u = f(\tau)$.
- ✚ Если же функции $u(\tau)$ ставится в соответствие число J , то говорят, что задан **функционал** $J(u)$. Число $J(u)$ называется значением функционала J на элементе u .

Обычно функционалы представляют собой определённые интегралы от функций, например, для $u(x)$, $S = (0,1)$. (В обозначениях книги – τ , в лабораторных – x)

$$J(u) = \int_0^1 [(u - 5)u + 2u] dx,$$

- ✚ **Линейный функционал**¹ – если число $J(a_1u_1 + a_2u_2) = a_1J(u_1) + a_2J(u_2)$.
- ✚ **Квадратичный функционал**² определяется формой:

$$J(u) = \Phi(u, u) + l(u) \in E,$$

где $\Phi(u, u)$ – *билинейный функционал*; $l(u)$ – *линейный функционал*. Билинейность означает, что $\Phi(u, u)$ – линейный относительно первого и второго аргумента. Примером квадратичного функционала является скалярное произведение $\langle u, u \rangle_{L_2}$.

Задача оптимизации

(задача оптимального управления)

Найти функцию-управление (оптимальное управление) $u(\tau) = u_*(\tau)$ на S , которая минимизирует целевой функционал:

$$u_* = \arg \min J(u)$$

Это – прямой экстремальный подход в теории оптимального управления.

¹ Аналогично линейной функции, он обладает однородностью и аддитивностью.

² Аналогично квадратичной функции, т.е. параболе. Предложите свой квадратичный функционал.

Градиент целевого функционала

Градиент определяет главную линейную часть приращения функционала. Из ряда Тейлора следует:

$$\Delta J = J(u + \delta u) - J(u) = \langle \nabla J(u), \delta u \rangle_{L_2(S)} + o(\|\delta u\|),$$

δu – вариация управления (небольшое изменение, отклонение).

Первая вариация δJ

Первая вариация функционала:

$$\delta J = \langle \nabla J(u), \delta u \rangle_{L_2(S)}.$$

Градиент функционала

Например, если $u(x)$ и $J(u) = \int_S [(u - 5)u + 2u] dx$, тогда

$$\begin{aligned} \delta J &= \int_0^1 [(u - 5)u + 2u]'_u \delta u dx \\ &\equiv \langle [(u - 5)u + 2u]'_u, \delta u \rangle_{L_2(S)} \\ &= \langle [u^2 - 3u]'_u, \delta u \rangle_{L_2(S)} = \langle 2u - 3, \delta u \rangle_{L_2(S)}. \end{aligned}$$

Можно представить как скалярное произведение в $L_2(S)$

Следовательно, **градиент**

$$\nabla J(u; x) = 2u(x) - 3 \in L_2(S), \quad x \in S = (0,1).$$

Необходимое условие оптимальности (НУО):

$$\|\nabla J(u_*)\|_{L_2(S)} = 0.$$

Бесконечномерный градиентный метод наискорейшего спуска (МНС)

$$u^{k+1}(\tau) = u^k(\tau) - b^k \nabla J(u^k; \tau), \quad \tau \in S, \quad k = 0, 1 \dots$$

$$b^k = \arg \min_{b>0} J(u^k - b \nabla J^k) - \text{минимизация одномерной функции } J(b).$$

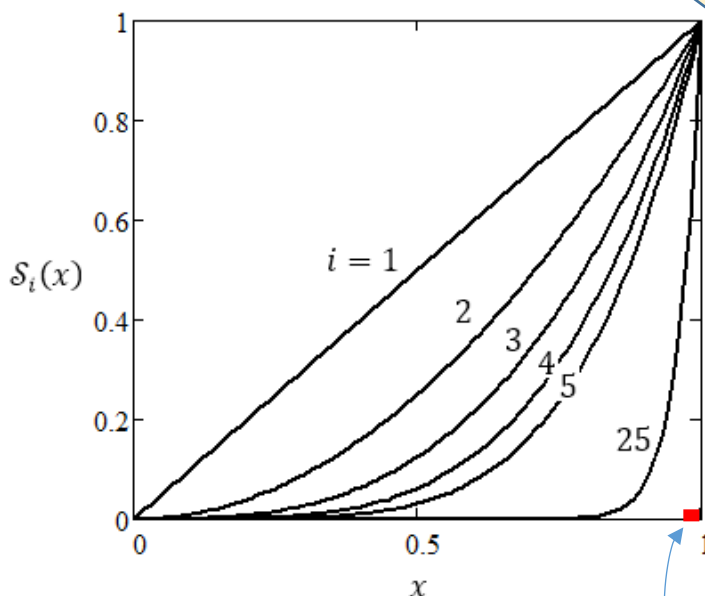
Сравните с конечномерным МНС:

$$u_i^{k+1} = u_i^k - b^k \nabla_i J(u^k), \quad i = 1 \dots n, \quad k = 0, 1 \dots$$

Бесконечномерный МНС не гарантирует *равномерную* сходимость к оптимуму. **Например**, ряд $\mathcal{S}_i(x) = x^i$ на отрезке $[0,1]$ при $i \rightarrow \infty$.

Предел нормы $\lim_{i \rightarrow \infty} \|\mathcal{S}_i(x)\|_{L_2[0,1]} = 0$, но $\lim_{i \rightarrow \infty} \|\mathcal{S}_i(x)\|_{C[0,1]} = \lim_{i \rightarrow \infty} \max_{x \in [0,1]} |\mathcal{S}_i(x)| = 1$.

Пространство функций, интегрируемых с квадратом



Поточечно
Пространство непрерывных функций

Для равномерной сходимости надо «выбросить» точку $x = 1$ вместе с малой окрестностью ненулевой меры (интеграл от окрестности не равен нулю).

Метод с регулируемым направлением спуска

$$u^{k+1}(\tau) = u^k(\tau) - b^k \alpha(\tau) \nabla J(u^k; \tau), \quad \tau \in S, \quad k = 0, 1, \dots$$

где $\alpha(\tau) \in L_{2+}(S)$ – параметр регулирования направления спуска. Принимает значения в положительном полупространстве $L_{2+} = \{\alpha \in L_2(S) \mid 0 < \alpha(\tau) < \infty \quad \forall \tau \in S\}$.

Регулирование направления спуска

Решение задачи оптимизации следует начинать с параметром $\alpha = 1$, т.е. с тестирования ситуации посредством МНС.

Для выбора $\alpha(\tau)$ необходимо использовать *шаблонные* приближения \tilde{u}^0 на первой итерации:

$$\alpha(\tau) = \left| \frac{\tilde{u}^0(\tau) - u^0(\tau)}{\nabla J(u^0; \tau)} \right|, \quad \text{sgn } \nabla J(u^0; \tau) = \text{const} \quad \text{на } S.$$

Идея шаблонов

Шаблонный шаг $|\tilde{u}^0 - u^0|$ должен быть заметным для всех $\tau \in S$ и он должен приводить к так же заметным изменениям градиента, т.е. $|\nabla J(\tilde{u}^0; \tau) - \nabla J(u^0; \tau)|$ должно быть заметным для всех $\tau \in S$.

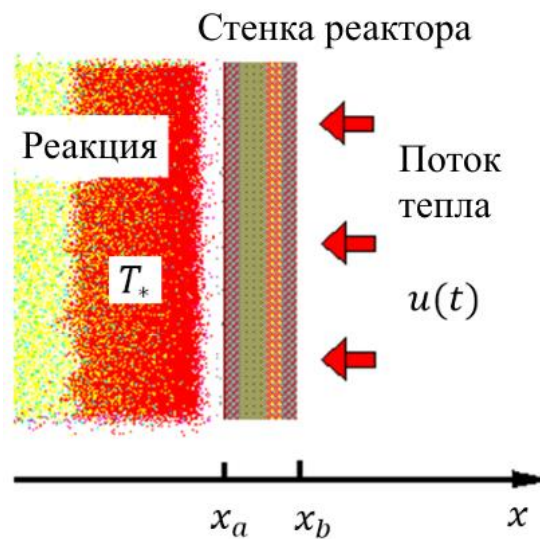
Вариант шаблона (при условии $\text{sign } \nabla J(u^0; \tau) = \text{const}$)

❖ шаг «под 45°»:

$$\tilde{u}^0(\tau) = u^0(\tau) \pm \delta \Rightarrow \alpha(\tau) = \left| \frac{\delta}{\nabla J(u^0; \tau)} \right|, \tau \in S,$$

В конечномерном случае 45° – это компоненты вектора $u_i^0 = \delta \forall i$

Пример. Задача оптимального управления тепловыми процессами (раздел 5)



Управление – это поток тепла $u(t) \in L_2(S)$, $S = x_b \times (t_0, t_1)$ на границе x_b в реактор для удержания заданной температуры T_* внутри реактора:

$$J(u) = \int_{t_0}^{t_1} [T(x_a, t) - T_*]^2 dt.$$

Критерий качества управления (целевой функционал) J зависит от управления u неявно, через дифференциальное уравнение в частных производных:

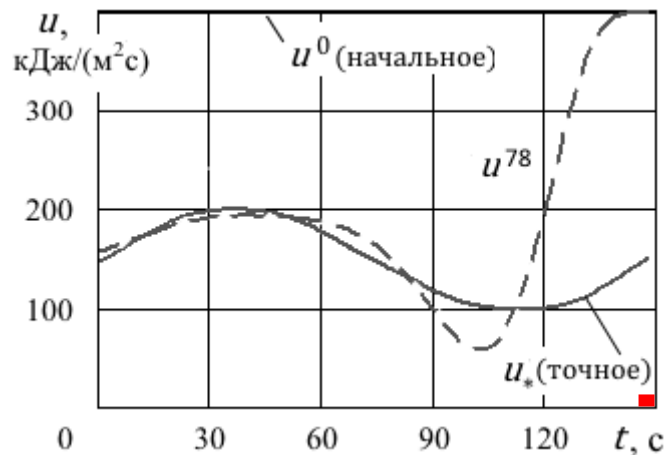
$$C\rho \frac{\partial T}{\partial t} - \lambda \frac{\partial^2 T}{\partial x^2} = 0, \quad (x, t) = \tau,$$

Граничные условия:

$$\lambda \frac{\partial T}{\partial x} = q \text{ на } x_a \times (t_0, t_1), \quad \lambda \frac{\partial T}{\partial x} = u \text{ на } S = x_b \times (t_0, t_1).$$

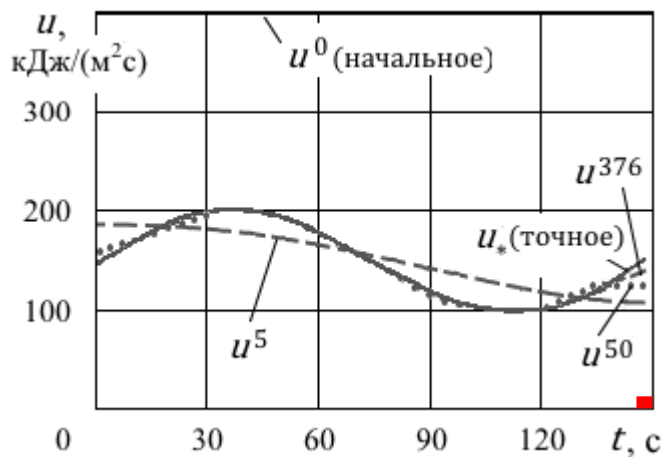
Оптимизация МНС

$$\|u^0 - u_*\| = 3 \cdot 10^6, \quad J^0 = 4.1 \cdot 10^4$$



Сходимость прекратилась на $k = 78$, $\|u^{78} - u_*\| = 1.21 \cdot 10^6$, $J^{78} = 0.9$.

Оптимизация МРНС



$$\alpha(t) = \left| \frac{0.2u^0}{\nabla J(u^0; t)} \right|, \quad t \in S.$$

Сходимость прекратилась на $k = 376$, $\|u^{376} - u_*\| = 2.3 \cdot 10^4$, $J^{376} = 1.4 \cdot 10^{-5}$.