

Лабораторная работа №2

«Двойственная процедура планирования»

по курсу «Математические методы планирования эксперимента»

Факультет:

ПМИ

Группа:

ПММ-81

Студенты:

Михайлов А.А.,
Санина А.А.

Преподаватели:

Черникова О.С.,
Чубич В.М.

1. Условие задачи

Построить и исследовать метод двойственной процедуры планирования для непрерывного D -оптимального плана.

2. Ход работы:

2.1. Постановка задачи

Пусть ν — возможное количество запусков системы, причём сигнал α_1 подаётся на вход системы k_1 раз, сигнал α_2 — k_2 раз и т.д., сигнал α_q — q раз.

Под *непрерывным нормированным планом* ξ условимся понимать совокупность величин

$$\xi = \left(\begin{array}{cccc} \alpha_1 & \alpha_2 & \dots & \alpha_q \\ p_1 & p_2 & \dots & p_q \end{array} \right), \quad p_i \geq 0, \quad \sum_{i=1}^q p_i = 1, \quad \alpha_i \in \Omega_\alpha, \quad i = \overline{1, q}. \quad (1)$$

В общем случае непрерывный нормированный план ξ соответствует вероятностной мере $\xi(d\alpha)$, заданной на области Ω_α и удовлетворяющей условиям неотрицательности и нормировки:

$$\int_{\Omega_\alpha} \xi(d\alpha) = 1, \quad \xi(d\alpha) \geq 0, \quad \alpha \in \Omega_\alpha. \quad (2)$$

При этом *нормированная информационная матрица* плана определяется соотношением

$$M(\xi) = \int_{\Omega_\alpha} M(\alpha) \xi(d\alpha). \quad (3)$$

Для плана (1) интеграл в (3) переходит в сумму, т.е.

$$M(\xi) = \sum_{i=1}^q p_i M(\alpha_i), \quad (4)$$

где $M(\alpha_i)$ — информационные матрицы точек спектра плана. Планирование оптимальных экспериментов опирается на критерии оптимальности планов.

2.2. Двойственный алгоритм синтеза оптимальных входных сигналов

1) Зададим начальный невырожденный план ξ_0 и по формуле (4) вычислим нормированную матрицу $M(\xi_0)$ плана. Положим $l = 0$.

2) Найдём локальный максимум

$$\alpha^l = \arg \max_{\alpha \in \Omega_\alpha} \mu(\alpha, \xi_l)$$

методом проектирования градиента. Если окажется, что

$$|\mu(\alpha^l, \xi_l) - \eta| \leq \delta,$$

закончим процесс.

Если

$$\mu(\alpha^l, \xi_l) > \eta,$$

перейдём к шагу 3. В противном случае будем искать новый локальный максимум.

3) Вычислим τ_l по формуле

$$\begin{aligned} \tau_l &= \arg \min_{0 \leq \tau \leq 1} X[M(\xi_{l+1}^\tau)], \\ \xi_{l+1}^\tau &= (1 - \tau) \xi_l + \tau \xi(\alpha^l), \end{aligned}$$

где $\xi(\alpha^l)$ — одноточечный план, размещённый в точке α^l .

4) Составим план

$$\xi_{l+1} = (1 - \tau_l) \xi_l + \tau_l \xi(\alpha^l),$$

произведём его “очистку”, положим $l = l + 1$ и перейдём на шаг 2.

Приведённый алгоритм построения оптимальных сигналов требует вычисления градиента $\nabla_{\alpha}\mu(\alpha, \xi)$.

Соответствие значений параметров $X[M(\xi)]$, $\mu(\alpha, \xi)$, η прямой процедуры критерию D -оптимальности указано в табл. 1.

Таблица 1. Параметры критерий D -оптимального плана

$X[M(\xi)]$	$\mu(\alpha, \xi)$	η
$-\ln \det(M(\xi))$	$Sp[M^{-1}(\xi) M(\alpha)]$	s

2.3. Алгоритм “очистки” плана

Пусть в результате работы алгоритма построен план ξ_l , который может быть сколь угодно близок к оптимальному плану ξ^* , но все же отличаться от него (мы можем сделать большое, но конечное число итераций). Это отличие будет заключаться в том, что

- 1) $\|\alpha_j^* - \alpha_j^l\|^2 = \mu_j$, $j = \overline{1, q}$, где μ_j — малые положительные числа, $\|\bullet\|$ — евклидова норма;
- 2) $|p_j^* - p_j^l| = \pi_j$, где π — малые положительные числа;
- 3) план ξ_l по сравнению с планом ξ^* имеет “посторонние” точки $\alpha_{n+1}^l, \alpha_{n+2}^l, \dots, \alpha_{n+v}^l$ с малыми весами $\tau \geq p_{n+1}^l \geq p_{n+2}^l \geq \dots \geq p_{n+v}^l$;
- 4) вместо одной точки α_j^l , близкой к α_j^* , имеется набор точек $\alpha_{j_1}^l, \alpha_{j_2}^l, \dots, \alpha_{j_l}^l$, каждая из которых близка к α_j^* :

$$\|\alpha_j^* - \alpha_{j_k}^l\|^2 \leq \mu_j, \quad k = \overline{1, m},$$

и их суммарный вес близок к p_j^* :

$$\left| p_j^* - \sum_{k=1}^m p_{j_k}^l \right| = \pi_j.$$

Так как планы с большим числом точек нежелательны, то необходимо производить процедуру “очистки” плана, которая состоит из следующих шагов:

- 1) Точки с малыми весами, не тяготеющие ни к одной из групп, указанных в п. 4, выбрасываются. Их веса перераспределяются между оставшимися точками.
- 2) Точки, тяготеющие к одной из групп, объединяются по правилу

$$p_j^l = \sum_{k=1}^m p_{j_k}^l, \quad \alpha_j^l = 1/p_j^l \sum_{k=1}^m x_{j_k}^l p_{j_k}^l.$$

2.4. Алгоритм “округления” непрерывного плана до точного

- 1) Вычислим числа σ_i' и σ_i'' по формулам

$$\sigma_i' = \lceil (v - q) p_i^* \rceil; \quad \sigma_i'' = \lfloor v p_i^* \rfloor, \quad i = \overline{1, q}.$$

Здесь

- $\lceil z \rceil$ — ближайшее к z целое число, большее z ;
- $\lfloor z \rfloor$ — целая часть числа z .

- 2) Вычислим v' и v'' , воспользовавшись выражениями

$$v' = v - \sum_{i=1}^q \sigma_i'; \quad v'' = v - \sum_{i=1}^q \sigma_i''.$$

При этом если $v' < v''$, то $\sigma_i = \sigma_i'$ для $i = \overline{1, q}$ и $v_l = v'$. В противном случае $\sigma_i = \sigma_i''$, $v_l = v''$.

- 3) Величины $v p_i^* - \sigma_i$ ($i = \overline{1, q}$) расположим в порядке убывания их значений. Положим $j = 1$.
- 4) Если $v p_j^* - \sigma_j$ стоит на одном из первых v_l мест в указанном упорядоченном наборе, то положим $s_j = 1$ в противном случае $s_j = 0$.
- 5) Если $j < q$, увеличим j на единицу перейдём на шаг 4. В противном случае сформируем приближенный дискретный план

$$\xi_v^* = \left(\begin{array}{cccc} \alpha_1^*, & \alpha_2^*, & \dots, & \alpha_q^* \\ \frac{\sigma_1 + s_1}{v}, & \frac{\sigma_2 + s_2}{v}, & \dots, & \frac{\sigma_q + s_q}{v} \end{array} \right).$$

2.5. Текст программы на языке Python

2.6. Результат работы программы

Тут приводили $X[M(\xi_0)]$, $X[M(\xi_0)]$, l , q , полученный план (α_1, α_2, p) .

3. Вывод

В ходе лабораторной работы было проведено исследование двойственной процедуры планирования для непрерывного D -оптимального плана.