#### Глава 1

## НАТУРАЛЬНЫЕ СПЛАЙНЫ И СПЛАЙНОВЫЕ АЛГОРИТМЫ

## § 1. Общая задача о натуральных сплайнах

В настоящее время распространен такой подход к сплайнам, при котором сплайнами называются решения вариационных задач специального вида. Общая теория таких задач разработана французскими математиками М. Аттиа, Ф. М. Анселоном, П.-Ж. Лораном в 1965—1968 гг. и изложена в монографиях П.-Ж. Лорана [20] и В. А. Василенко [3]. Рассмотрим элементы этой теории и укажем приложения к теории оптимальных алгоритмов.

1. Теорема характеризации. Даны линейное пространство  ${\mathscr Z}$ и вещественное гильбертово пространство H. В пространстве  ${\mathscr X}$ определены операция сложения элементов (векторов) и операция умножения элементов на вещественные числа. В пространстве Н кроме этого определены скалярное произведение элементов  $\langle h_1, h_2 \rangle$ и норма  $\|h\| = \sqrt{\langle h, h \rangle}$ . Пусть даны линейный оператор  $T: \mathcal{X} \to$ ightarrow Н и линейные функционалы  $L_i$ ,  $i \in 1:m$ , заданные на  $\mathscr{Z}$ . Рассмотрим задачу минимизации

$$T/ \stackrel{\text{p}^2}{\longrightarrow} \min_{L_i(f) = z_i, i \in 1 \text{ sm}}$$
 (1.1)

где  $z_i$  — фиксированные числа и минимум берется по всем элементам  $f \in \mathcal{B}$ , таким, что  $L_i$   $(f) = z_i$ ,  $i \in 1$ : m. Решение  $\sigma$  задачи (1.1), если оно существует, называется натуральным сплайном или просто сплайном. Термин «натуральный» используется для того, чтобы подчеркнуть, что о является решением задачи (1.1). Все сплайны, рассматриваемые в дальнейшем, являются натуральными, т. е. являются решениями некоторых задач вида (1.1).

Введем m-мерный вектор  $If = (L_1(f), L_2(f), ..., L_m(f))$ . Он задает информацию об элементе f. Пусть множество

$$M = \{ f \in \mathcal{X} : L_i(f) = z_i, i \in 1 : m \}$$

непусто. Рассмотрим в & подпространство

$$N(I) = \{h \in \mathcal{X}: Ih = 0\}.$$

Равенство Ih = 0 означает, что  $L_i(h) = 0$  для всех  $i \in 1:m$ . Возьмем фиксированный элемент  $f_0 \in M$ . Тогда

$$M = \{f = f_0 + h \mid h \in N(I)\}$$

и задача (1.1) переписывается в виде

$$||Tf_0 + Th||^2 \rightarrow \min_{h \in N(I)}$$
 (1.2)

Задачу (1.2) можно рассматривать как задачу нахождения расстояния от элемента  $Tf_0$  до TN (I) — образа N (I) при отображении T. TN (I) является линейным множеством в H. Если это множество замкнуто в H, то хорошо известно [32, c. 60], что решение задачи (1.2) существует.

Установим теорему характеризации решения задачи (1.1).

Теорема 1.1. Пусть  $\sigma \in M$ . Для того чтобы элемент  $\sigma$  был решением задачи (1.1), необходимо и достаточно выполнение условия ортогональности

$$\langle T\sigma, Th \rangle = 0 \qquad \forall h \in N(l).$$
 (1.3)

Доказательство. Необходимость. Пусть  $\sigma$  — решение,  $h \in N(I)$ . Очевидно,  $\sigma + \alpha h \in M$  для любого  $\alpha$ , поэтому функция  $\phi(\alpha) = \| T\sigma + \alpha Th \|^2$  достигает минимума при  $\alpha = 0$ . Отсюда

$$\varphi'(0) = 2 \langle T\sigma, Th \rangle = 0.$$

Достаточность. Возьмем произвольный элемент  $f \in M$ . Его можно представить в виде  $f = \sigma + h$ , где  $h \in N$  (I). В силу (1.3)

$$||Tf||^2 = ||T\sigma + Th||^2 = ||T\sigma||^2 + ||Th||^2 \geqslant ||T\sigma||^2.$$

Отсюда следует, что о является решением задачи (1.1). Теорема доказана.

Положим  $N(T) = \{h \in \mathcal{H} : Th = \hat{\mathbb{I}}\}.$ 

Следствие 1.1. Если

$$N(T)\cap N(I)=\{0\},$$

то решение задачи (1.1) единственно.

Доказательство. Пусть есть два решения,  $\sigma_1$  и  $\sigma_2$ . Тогда  $L_i$  ( $\sigma_1$ ) =  $L_i$  ( $\sigma_2$ ) =  $z_i$ ,  $i \in 1:m$ , и  $h:=\sigma_1-\sigma_2 \in N$  (I). В силу необходимого условия оптимальности (1.3)

$$\langle T\sigma_1, Th \rangle = 0, \qquad \langle T\sigma_2, Th \rangle = 0.$$

Вычитая из первого равенства второе, получаем  $\langle Th, Th \rangle = 0$ , откуда  $h \in N$  (T). По условию h = 2, и единственность доказана. Утверждения о характеризации и единственности сплайна будут в дальнейшем неоднократно использоваться. В качестве первого применения покажем, что каждый сплайн является линейной комбинацией фундаментальных сплайнов  $\sigma_1, \ldots, \sigma_m$ . Сплайн  $\sigma_k$  определяется как решение задачи

$$\|Tf\|^2 \to \min_{L_i(f) = \delta_{ih}, \ i \in 1: m},$$

где  $\delta_{ik}=0$  при  $i\neq k$  и  $\delta_{kk}=1$ . По теореме 1.1,

$$\langle T\sigma_{h}, Th \rangle = 0 \quad \forall h \in N(I).$$

$$\sigma = \sum_{k=1}^{m} z_k \sigma_k$$

удовлетворяет че овию ортогональности (1.3) и ограничениям

$$L_{i}(\sigma) = \sum_{k=1}^{m} z_{k} \delta_{ik} = z_{i}, \quad i \in 1 : m.$$

Поэтому о является решением задачи (1.1).

2. Сплайны в выпуклом множестве. Предположим, что  $\mathscr{X}$  — вещественное гильбертово пространство со скалярным произведением  $(x_1, x_2)$ , а T — линейный непрерывный оператор из  $\mathscr{X}$  в гильбертово пространство H. Зафиксируем  $y \in H$ . Тогда  $\langle Tx, y \rangle$  есть линейный непрерывный функционал от x. По теореме Рисса, существует единственный элемент  $w \in \mathscr{X}$ , такой, что

$$\langle Tx, y \rangle = (x, w) \quad \forall x \in \mathscr{X}_{\bullet}$$

Элемент w есть функция от  $y: w = T^*y$ . Оператор  $T^*: H \to \mathscr{X}$  линеен, непрерывен и называется сопряженным к  $T_{\bullet}$ 

Рассмотрим задачу

$$\Phi_{\bullet}^{\bullet}(x) := \frac{1}{2} \| Tx \|^2 \to \min_{x \in \Omega}, \qquad (1.4)$$

где  $\Omega$  — выпуклое множество в  $\mathscr{X}$ .

Теорема 1.2. Для того чтобы элемент  $\sigma \in \Omega$  был решением задачи (1.4), необходимо и достаточно, чтобы выполнялось условие

$$(T^*T\sigma, \sigma) = \min_{x \in \Omega} (T^*T\sigma, x)_{\bullet}$$
 (1.5)

Доказательство. Имеем:

$$\Phi(x+h) = \Phi(x) + (T^*Tx, h) + \frac{1}{2}(T^*Th, h).$$

Пусть  $\sigma \in \Omega$  — решение (1.4),  $v = T^*T\sigma$ ,  $x \in \Omega$  — произвольный элемент, h = x —  $\sigma$ . Тогда

$$\Phi\left(\sigma+th\right)=\Phi\left(\sigma\right)+t\left(v,\ h\right)+\frac{t^{2}}{2}\left(T^{*}Th,\ h\right)\geqslant\Phi\left(\sigma\right)\quad\forall\ t\in\left[0,\ 1\right].$$

Отсюда  $(v, h) \geqslant 0$ ,  $(v, x) \geqslant (v, \sigma)$ , т. е. выполнено (1.5). Если выполнено (1.5), то, рассуждая в обратном порядке, получим, что  $\sigma$  — решение (1.4). Теорема доказана.

Для дальнейшего потребуются некоторые сведения о выпуклых конусах  $\mathscr{X}$ . Множество  $\Gamma \subset \mathscr{X}$  называется конусом, если вместе с вектором x оно содержит векторы  $\lambda x$ ,  $\lambda \gg 0$ . Введем понятие сопряженного конуса:

$$\Gamma^+ = \{ w \in \mathcal{X} \mid (w, x) \geqslant 0 \quad \forall x \in \Gamma \}.$$

Лемма 1.1. Если  $\Gamma$  — замкнутый выпуклый конус в гильбертовом пространстве  $\mathscr{U}$ , то

$$\Gamma^{++} = \Gamma_{\bullet} \tag{1.6}$$

Доказательство проводится так же, как и в [13, с. 309—314]. Рассмотрим конус  $\Gamma$ , заданный конечной системой линейных неравенств,

$$\Gamma = \{ h \in \mathcal{Z} \mid (l_i, h) \geqslant 0, \quad i \in 1 : m \},$$

где  $l_i \in \mathscr{X}$ .

 $\mathcal{J}$  емма 1.2 (теорема Фаркаша). Сопряженный конус имеет вид

Доказательство. Обозначим W множество в правой части (1.7). Нетрудно показать, что

$$W^+ = \Gamma_{\bullet} \tag{1.8}$$

Множество W является замкнутым выпуклым конусом (доказательство проводится по той же схеме, что и в [13, с. 318—319]). По лемме 1.1,  $W^{++} = W$ . Из (1.8) получаем  $\Gamma^+ = W^{++} = W$ . Лемма доказана.

Рассмотрим теперь задачу (1.4) в случае, когда  $\Omega$  задано конечным числом линейных неравенств:

$$\Omega = \{x \in \mathcal{Z} \mid (l_i, x) \geqslant b_i, \quad i \in 1 : m\}.$$

Теорема 1.3. Пусть  $\sigma \in \Omega$ . Для того чтобы элемент  $\sigma$  минимизировал функционал  $||Tx||^2$  в  $\Omega$ , необходимо и достаточно, чтобы нашлись числа  $\lambda_i \gg 0$ , такие, что

$$T^*T\sigma = \sum_{i=1}^m \lambda_i l_i, \tag{1.9}$$

$$\lambda_i [(l_i, \sigma) - b_i] = 0, \quad i \in 1 : m.$$
 (1.10)

Доказательство. Достаточность. Пусть выполнено (1.9)—(1.10). Для произвольных  $x \in \Omega$ ,  $v = T^*T\sigma$  имеем:

$$(v, x-\sigma) = \sum_{i=1}^{m} \lambda_i (l_i, x-\sigma) = \sum_{i=1}^{m} \lambda_i [(l_i, x) - b_i + b_i - (l_i, \sigma)] =$$

$$=\sum_{i=1}^m \lambda_i \left[ (l_i, x) - b_i \right] \geqslant 0.$$

Значит, выполнено (1.5) и  $\sigma$  — точка минимума.

Необходимость. Пусть  $\sigma$  — сплайн в  $\Omega$ . Тогда, по теореме 1.2,  $\sigma$  является решением задачи

$$(v, x) \to \min_{x \in \Omega} .$$

Рассмотрим множества

$$R\left(\sigma\right)=\left\{i\in\mathbb{I}:m\mid\left(l_{i},\ \sigma\right)=b_{i}\right\},\qquad\Gamma\left(\sigma\right)=\left\{h\in\mathscr{Z}\mid\left(l_{i},\ h\right)\geqslant0,\ i\in R\left(\sigma\right)\right\}.$$

Для любого  $h \in \Gamma$  ( $\sigma$ ) вектор  $\sigma + th \in \Omega$  при малых t > 0. Отсюда $(v, \sigma + th) \gg (v, \sigma)$ , т. е.  $(v, h) \gg 0$  для любого  $h \in \Gamma$  ( $\sigma$ ). Значит,  $v \in \Gamma^+$  ( $\sigma$ ). По лемме 1.2,

$$v = \sum_{i \in R \ (\sigma)} \lambda_i l_i, \quad \lambda_i \geqslant 0, \quad i \in R \ (\sigma).$$

Положим  $\lambda_i = 0$  для  $i \notin R$  ( $\sigma$ ). Тогда выполнено (1.9), (1.10). Теорема доказана.

В качестве следствия получим теорему характеризации в терминах множителей Лагранжа  $\lambda_i$  для задачи (1.1). Пусть  $L_i$  — линейные непрерывные функционалы на  $\mathscr{X}$ . По теореме Рисса,  $L_i$  (x) =  $(l_i, x)$ , где  $l_i$  — некоторый элемент из  $\mathscr{X}$ .

Следствие 1.2. Элемент о является решением задачи

$$\frac{1}{2} \|Tx\|^2 \to \min_{\substack{(l_i, x) = z_i, i \in 1 : m}}$$
 (1.11)

тогда и только тогда, когда найдутся  $\lambda_i \in (-\infty, \infty)$ , такие, что

$$T * T \sigma = \sum_{i=1}^{m} \lambda_i l_i. \tag{1.12}$$

Доказательство. Множество планов в задаче (1.11) можно записать в виде

$$\Omega = \{x \in \mathcal{Z} \mid (l_i, x) \geqslant z_i, (-l_i, x) \geqslant -z_i, i \in 1 : m\}.$$

По теореме 1.3,  $\sigma$  является решением тогда и только тогда, когда при некоторых  $\lambda_i' \gg 0$ ,  $\lambda_i'' \gg 0$  выполняется равенство

$$T^*T\sigma = \sum_{i=1}^m (\lambda_i' l_i - \lambda_i'' l_i).$$

Полагая  $\lambda_i = \lambda_i' - \lambda_i''$ , получим (1.12). Следствие доказано.

Окончание параграфа посвятим подробному рассмотрению задачи с двусторонними ограничениями:

$$\frac{1}{2} \| Tx \|^2 \to \min_{x \in \Omega}. \tag{1.13}$$

где

$$\Omega = \{ x \in \mathcal{Z} \mid (l_i, x) = b_i, i \in 1 : m; \alpha_i \leq (l_i, x) \leq \beta_i, i \in m+1 : N \}.$$
 (1.14)

Предполагается, что  $\alpha_i < \beta_i$ , но не исключается случай, когда некоторые  $\alpha_i = -\infty$  или некоторые  $\beta_i = +\infty$ . Фактически это общая задача с конечным числом линейных ограничений, только ограничения-равенства выделены. Из теоремы 1.3 легко получить следующее утверждение.

T е о р е м a 1.4. Для того чтобы  $\sigma$  был сплайном в  $\Omega$ , необходимо и достаточно, чтобы нашлись числа  $\lambda_i$ ,  $i \in 1:N$ , такие, что

$$T^*T\sigma = \sum_{i=1}^N \lambda_i l_i,$$

причем для  $\lambda_{m+1}, \ldots, \lambda_N$  выполнены следующие знаковые правила:

$$\lambda_i \geqslant 0$$
, ecau  $(l_i, \sigma) = \alpha_i$ ,  $\lambda_i = 0$ , ecau  $\alpha_i < (l_i, \sigma) < \beta_i$ ,  $\lambda_i \leqslant 0$ , ecau  $(l_i, \sigma) = \beta_i$ .

Рассуждая, как в [4, с. 61], покажем, что задача (1.13)— (1.14) сводится к конечномерной задаче квадратичного программирования. Предположим, что для любого набора чисел  $z = (z_1, ..., z_N)$  множество

$$\Omega_z = \{x \in \mathcal{Z} \mid (l_i, x) = z_i, i \in 1: N\}$$

не пусто. В частности, не пусто подпространство  $\Omega_0$ . Предположим также, что множество  $T\Omega_0$  замкнуто в H. Тогда, как установлено в п. 1, для любого z разрешима задача

Решение  $\sigma = \sigma_z$  этой задачи в п. 1 было названо сплайном. Обозначим через  $\sigma_1, \ldots, \sigma_N$  фундаментальные сплайны (сплайн  $\sigma_k$  удовлетворяет ограничениям  $(l_i, \sigma_k) = \delta_{ik}$ ,  $i \in 1:N$ ). Тогда решение задачи (1.15) запишется в виде

$$\sigma = \sum_{k=1}^{N} z_k \sigma_k. \tag{1.16}$$

Покажем, что решением задачи (1.13)—(1.14) является некоторый сплайн  $\sigma$ . Подставим (1.16) в (1.13)—(1.14) вместо x. Получим (с учетом равенства ( $l_i$ ,  $\sigma$ ) =  $z_i$ ) следующую задачу:

$$F(z) = \left\| \sum_{k=1}^{N} z_k T \sigma_k \right\|^2 = \sum_{k, l=1}^{N} \langle T \sigma_k, T \sigma_j \rangle z_k z_j \rightarrow \min$$

при ограничениях

$$z_i = b_i$$
,  $i \in 1: m$ ;  $\alpha_i \leq z_i \leq \beta_i$ ,  $i \in m+1: N$ .

В результате имеем задачу квадратичного программирования с двусторонними ограничениями. Поскольку целевая функция F(z) ограничена снизу и множество планов непусто, то [9] существует решение  $z^* = (z_1^*, \ldots, z_N^*)$ .

Теорема 1.5. Сплайн

$$\sigma^{\bullet} = \sum_{k=1}^{N} z_{k}^{\bullet} \sigma_{k}$$

является решением задачи (1.13)—(1.14).

Доказательство. По следствию из теоремы 1.3 найдутся числа  $\lambda_i \in (-\infty, \infty)$ , такие, что

$$T^*T\sigma^* = \sum_{i=1}^N \lambda_i l_i. \tag{1.17}$$

Введем множества

$$M_{1} = \{i \mid \in [m+1: N], | z_{i}^{*} = \alpha_{i} \},$$

$$M_{2}^{*} = \{i \in [m+1: N \mid z_{i}^{*} = \beta_{i} \},$$

$$M_{3} = \{i \in [m+1: N \mid \alpha_{i}] < z_{i}^{*} \leq \underline{\beta}_{i} \}.$$

Воспользуемся теперь теоремой характеризации 1.4. По этой теореме  $\sigma^*$  будет решением (1.13)—(1.14), если удастся установить соотношения

$$\lambda_i \geqslant 0$$
,  $i \in M_1$ ;  $\lambda_i \leqslant 0$ ,  $i \in M_2$ ;  $\lambda_i = 0$ ,  $i \in M_3$ . (1.18)

Зафиксируем  $i \in M_1$  и рассмотрим орт  $e_i$ . Вектор  $z = z^* + te_i$  удовлетворяет ограничениям (1.14) при малых t > 0 (при  $t < \beta_i - \alpha_t$ ). Поэтому

$$F(z^* + te_i) = ||T\sigma^* + tT\sigma_i||^2 = F|(z^*) + 2t(T^*T\sigma^*, \sigma_i) + t^2||T\sigma_i||^2. \quad (1.19)$$

В силу (1.17) и определения фундаментального сплайна от

$$(T^*T\sigma^*, \sigma_i) = \left(\sum_{k=1}^N \lambda_k l_k, \sigma_i\right) = \lambda_i.$$

Отсюда и из (1.19) получаем:

$$F(z^*) + 2t\lambda_i + t^2 || T\sigma_i ||^2 \gg F(z^*)$$
 (1.20)

при малых t > 0. Отсюда  $\lambda_i \geqslant 0$ .

При  $i \in M_2$  неравенство (1.20) выполняется для малых t < 0, откуда  $\lambda_i \leq 0$ . Наконец, при  $i \in M_3$  неравенство (1.20) выполняется для  $t \in (-t_0, t_0)$ ,  $t_0 > 0$ , поэтому  $\lambda_i = 0$ . Условия (1.18) установлены и теорема доказана.

Теорема 1.5 является одновременно теоремой существования решения задачи (1.13)—(1.14). Решение существует, если для любого z множество  $\Omega_z$  не пусто и множество  $T\Omega_0$  замкнуто в H. В книге Лорана [20] доказано (неконструктивно) существование решения при других условиях: множество (1.14) не пусто и множество  $T\mathscr{R}$  замкнуто в H.

#### § 2. Задача оптимального восстановления функционала на классе элементов

Будем рассматривать задачи оптимального восстановления только линейных функционалов по «линейной» информации. Даны линейные функционалы  $L, L_1, ..., L_m$  на линейном пространстве  $\mathscr X$  и выпуклое центрально-симметричное множество  $W \subset \mathscr X$ . Напомним, что выпуклое центрально-симметричное множество W вместе с элементами  $f, g \in W$  содержит элементы -f и  $\alpha f + (1-\alpha)g$  при всех  $\alpha \in [0,1]$ .

Требуется восстановить L (f) по информации  $If = (L_1 (f), ..., L_m (f))$ . Методы восстановления будут определяться функциями m переменных  $\Phi$  ( $y_1, ..., y_m$ ) (считаем, что L (f)  $\approx \Phi$  ( $L_1$  (f), ...,  $L_m(f)$ ) =  $\Phi$  (If)). Следуя [31], функции  $\Phi$  будем называть а л-

горитмами, ибо задание  $\Phi$  определяет алгоритм восстановления L(f): по информации If вычисляем значение  $\Phi(If)$  и считаем его приближенным значением для L(f).

Задача состоит в нахождении алгоритма, имеющего наименьшую погрешность R на классе W:

$$R = \inf_{\Phi} \sup_{f \in \mathbf{W}} |L(f) - \Phi(If)|.$$

Алгоритм  $\Phi_0$ , на котором достигается инфимум, называется оптимальным. Заранее мы никак не ограничиваем класс алгоритмов,

допуская, в частности, нелинейные функции Ф. Однако оказывается, что для линейных L,  $L_1$ , ...,  $L_m$  обязательно найдется линейный оптимальный алгоритм. Это было установлено в диссертации С. А. Смоляка (1966 г.). Сформулируем и докажем лемму С. А. Смоляка.

Лемма 2.1. Существует оптимальный линейный алгоритм, т. е. найдутся коэффициенты  $a_1^*$ ,  $a_2^*$ , ...,  $a_m^*$ , такие, что

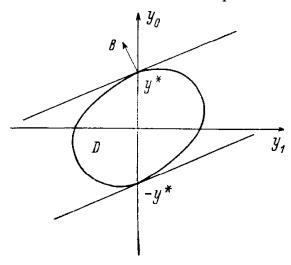


Рис. 1. Множество D.

$$R = \sup_{f \in W} \left| L(f) - \sum_{i=1}^{m} a_i^* L_i(f) \right|.$$

При этом справедливо соотношение двойственности

$$R = \sup_{f \in W \cap N(I)} |L(f)|,$$

 $e\partial e\ N\ (I) = \{f \in \mathscr{X} : If = \emptyset\}.$ 

Доказательство. Рассмотрим множество  $\mathcal{D}$  в пространстве  $\mathbb{R}^{m+1}$  (см. рис. 1):

$$\mathcal{D} = \{Y = (y_0, y_1, \dots, y_m) : y_0 = L(f), y_i = L_i(f), i \in I : m, f \in W\}.$$

Очевидно, что Д выпукло и центрально-симметрично. Положим

$$y^* = \sup_{(y_0, 0, \dots, 0) \in \mathcal{D}} y_0.$$

Нетрудно понять, что

$$y^* = \sup_{(y_0, 0, \dots, 0) \in \mathcal{D}} |y_0| = \sup_{\substack{f \in W \\ L_i(f) = 0, i \in 1: m}} |L(f)|.$$

Для любого алгоритма  $\Phi: \mathbb{R}^m \to \mathbb{R}$  имеем:

$$\sup_{f \in W} |L(f) - \Phi(L_1(f), \ldots, L_m(f))| \geqslant$$

$$\geqslant \sup_{(y_0, 0, \ldots, 0) \in \mathcal{D}} \max \{|y_0 - \Phi(0)|, |-y_0 - \Phi(0)|\} \geqslant$$

$$\geqslant \sup_{(y_0, 0, \ldots, 0) \in \mathcal{D}} |y_0| = y^*.$$

Отсюда  $R \gg y^*$ .

Отметим, что в случае  $y^* = \infty$  для любого метода  $\Phi$  будет  $\sup_{f \in W} |L(f) - \Phi(L_1(f), \ldots, L_m(f))| = \infty$ ,

значит, любой метод является оптимальным, и формально лемма справедлива.

Пусть не все  $L_1$ , ...,  $L_m$  тождественно равны нулю на W. Тогда из  $\{L_1, \ldots, L_m\}$  можно выделить линейно независимую систему на W, скажем,  $\{L_1, \ldots, L_k\}$ , так, что  $L_{k+1}, \ldots, L_m$  линейно выражаются через  $L_1, \ldots, L_k$ .

Рассмотрим множество  $\Omega$  в пространстве  $\mathbb{R}^{k+1}$ :

$$\Omega = \{Y = (y_0, \dots, y_k) : y_0 = L(f), y_i = L_i(f), i \in 1 : k, f \in W\}.$$

Нетрудно понять, что для ранее введенной величины  $y^*$  справедливо равенство

$$y^* = \sup_{(y_0, 0, \ldots, 0) \in \Omega} y_0.$$

Точка  $Y^* = (y^*, 0, ..., 0)$  является граничной точкой  $\Omega$ . Проведем через нее опорную гиперплоскость (см. рис. 1 для случая k = m,  $\Omega = D$ ). Из геометрических соображений (по теореме отделимости) с учетом центральной симметрии  $\Omega$  найдется ненулевой вектор  $B = (b_0, b_1, ..., b_k)$ , такой, что

$$|(B, Y)| \leq (B, Y^*) \quad \forall Y \in \Omega,$$

или, в равносильной форме,

$$\left|b_0L(f)+\sum_{i=1}^kb_iL_i(f)\right|\leqslant b_0y^* \quad \forall f\in W.$$

В силу линейной независимости  $L_1, ..., L_k$  на W коэффициент  $b_0$  отличен от нуля. Разделим неравенство на  $|b_0|$ . Получим

$$R \leqslant \sup_{f \in W} \left| L(f) - \sum_{i=1}^{n} a_i^* L_i(f) \right| \leqslant y^*,$$

где  $a_i^* = -b_i/b_0$ ,  $i \in 1:k$ ,  $a_i^* = 0$ ,  $i \in k+1:m$ . Неравенство  $R \geqslant y^*$  уже было доказано, значит,  $R = y^*$ , и лемма доказана.

# § 3. Сплайновые алгоритмы, их оптимальность и центральность

1. В этом параграфе рассматривается важный частный случай задачи § 2 об оптимальном восстановлении линейного функционала L(f) по значениям m линейных функционалов  $L_i(f)$  на множестве  $W \subset \mathscr{X}$ . Предполагается, что множество W задано в виде

$$W = \{ f \in \mathcal{R} : ||Tf||^2 \leqslant M^2 \}, \tag{3.1}$$