# Билет 95

Автор<br/>1, ..., Автор N<br/> 22 июня 2020 г.

Содержание
------------

0.1	Билет 95: !	Условный экстремум.	Метол множителей Л	Лагранжа	1
0.1	D110101 00	e colobilbili offer peni y mi.	THE TOTAL MINISTER OF THE	/ I C   P C   I   C   C   C   C   C   C   C   C	

Билет 95 COДEРXАHИE

# 0.1. Билет 95: ! Условный экстремум. Метод множителей Лагранжа.

## Определение 0.1.

 $\Phi : D \to \mathbb{R}^m \ D \subset \mathbb{R}^{n+m}$ 

 $f: D \to \mathbb{R}$ 

 $a \in D$  и  $\Phi(a) = 0$ 

a — точка условного локального максимума при условии  $\Phi=0$ , если  $\exists U$  — окрестность точки a, т.ч.  $\forall x \in U \cap D$ , удовлетворяющее условию  $\Phi(x)=0$ 

$$\implies f(x) \leqslant f(a)$$

а – точка условного локального минимума, если

 $\exists U$  – окрестность точки a, т.ч.  $\forall x \in U \cap D,$  удовлетворяющее условию  $\Phi(x) = 0 \implies f(x) \geqslant f(a)$ 

Аналогично строгий условный максимум и строгий условный минимум.

### Пример.

$$\Phi(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2 - 1$$

$$f(x, y, z) = x^4 + y^4 + z^4$$

Теорема 0.1 (Метод неопределенных множителей Лагранжа).

 $\Phi: D \to \mathbb{R}^m \ D \subset \mathbb{R}^{n+m} \ a \in D$  – открытое.

 $\Phi(a) = 0$ 

 $f: D \to \mathbb{R}$ 

 $\Phi, f$  непрерывно дифференцируемы.

Если a точка условного экстремума, то grad f, grad  $\Phi_1$ , grad  $\Phi_2$ , ..., grad  $\Phi_m$  линейно зависимы.

#### Замечание.

- 1. Если  $\operatorname{grad} \Phi_1, \operatorname{grad} \Phi_2, ..., \operatorname{grad} \Phi_m$  линейно зависимы, то теорема ничего не утверждает.
- 2. Если  $\operatorname{grad} \Phi_1, ..., \operatorname{grad} \Phi_m$  линейно независимы, то  $\operatorname{grad} f = \lambda_1 \operatorname{grad} \Phi_1 + ... + \lambda_m \operatorname{grad} \Phi_m$

3. 
$$\Phi'(a)^T = \begin{pmatrix} \frac{\partial \Phi_1}{\partial x_1} & \frac{\partial \Phi_2}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial \Phi_m}{\partial x_1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial \Phi_1}{\partial x_{n+m}} & \frac{\partial \Phi_2}{\partial x_{n+m}} & \cdots & \frac{\partial \Phi_m}{\partial x_{n+m}} \end{pmatrix}$$

Столбцы линейно независимы  $\iff$  rank $\Phi'(a) = m$ , т.е. максимально возможный.

#### Доказательство.

 $\operatorname{rank}\Phi'(a)=m.$  (Рассматривать линейную зависимость градиентов бессмысленно, как показано в замечании)

Перенумеруем координаты  $\Phi$  так, чтобы определитель последней подматрицы  $\neq 0$ .

$$a = (b, c)$$
  $b \in \mathbb{R}^n$   $c \in \mathbb{R}^m$ 

$$A := \Phi'(a)$$

$$A(0,h) = 0 \implies h = 0$$

По теореме о неявной функции  $\exists W$  – окрестность точки b и непрерывно дифференцируемая функция  $g:W\to \mathbb{R}^m$ , т.ч.  $\Phi(w,g(w))=0 \ \ \forall w\in W$ 

$$g(b) = c$$

Билет 95 СОДЕРЖАНИЕ

Пусть a — точка условного максимума.

 $\implies \exists U$  – окрестность точки a такая, что  $\forall x \in U \ \Phi(x) = 0$ 

$$f(a) \geqslant f(x)$$

Уменьшим W так, чтобы  $W \times \{c\} \subset U$  и чтобы  $(w, g(w)) \in U$  при  $w \in W$ .

Почему так можем сделать?

 $w \to (w, g(w))$  – непрерывное отображение

 $\implies$  прообраз открытого открыт  $\implies$  прообраз  $U\cap W$  подойдет.

$$\implies \forall w \in W \ f(w, g(w)) \leqslant f(b, g(b))$$

h(w) := f(w, g(w)) h имеет локальный максимум в точке b.

h — дифференцируемая функция, а значит выполняется необходимое условие экстремума. T.e. grad h=0.

$$x = (y, z) \quad y \in \mathbb{R}^n \quad z \in \mathbb{R}^m$$

$$\frac{\partial h}{\partial w_k} = \frac{\partial f}{\partial y_k} + \frac{\partial f}{\partial z_1} \cdot \frac{\partial g_1}{\partial y_k} + \dots + \frac{\partial f}{\partial z_m} \cdot \frac{\partial g_m}{\partial y_k} = 0$$

$$0 = \operatorname{grad} h = \operatorname{grad}_y f + \sum_{j=1}^m \frac{\partial f}{\partial z_j} \cdot \operatorname{grad}_y g_j$$

$$\Phi(w, g(w)) \equiv 0$$

i – фиксированное.

Посмотрим на частные производные  $\Phi_i$  по  $w_k$ .

$$\begin{split} &\frac{\partial}{\partial w_k} \ : \ \frac{\partial \Phi_i}{\partial y_k} + \frac{\partial \Phi_i}{\partial z_1} \cdot \frac{\partial g_1}{\partial y_k} + \ldots + \frac{\partial \Phi_i}{\partial z_m} \cdot \frac{\partial g_m}{\partial y_k} = 0 \\ &\operatorname{grad}_y \Phi_i + \sum_{j=1}^m \frac{\partial \Phi_i}{\partial z_j} \operatorname{grad} g_j = 0 \\ &\operatorname{grad}_y f + \sum_{i=1}^m \lambda_i \operatorname{grad}_y \Phi_i + \sum_{i=1}^m (\lambda_i \sum_{j=1}^m \frac{\partial \Phi_i}{\partial z_j} \operatorname{grad} g_j) + \sum_{j=1}^m \frac{\partial f}{\partial z_j} \operatorname{grad} g_j = 0 \end{split}$$

$$\operatorname{grad}_y f + \sum_{i=1}^m \lambda_i \operatorname{grad}_y \Phi_i + \sum_{j=1}^m \left(\sum_{i=1}^m \lambda_i \frac{\partial \Phi_i}{\partial z_j} + \frac{\partial f}{\partial z_j}\right) \operatorname{grad} g_j = 0$$

Хотим подобрать  $\lambda_i$  так, что  $(*):=\sum_{i=1}^m \lambda_i \frac{\partial \Phi_i}{\partial z_j} + \frac{\partial f}{\partial z_j} = 0 \ \ \forall j$ 

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial \Phi_1}{\partial z_1} & \cdots & \frac{\partial \Phi_m}{\partial z_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial \Phi_1}{\partial z_m} & \cdots & \frac{\partial \Phi_m}{\partial z_m} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_m \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial z_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial z_m} \end{pmatrix}$$

Первая матрица здесь обратима, так как это в точности последний минор, который не вырожден.

 $\implies$  система имеет решение  $\implies$  можно занулить коэффициенты

$$\implies \operatorname{grad}_y f + \sum_{i=1}^m \lambda_i \operatorname{grad}_y \Phi_i = 0$$

Но (\*) в векторном виде

$$\operatorname{grad}_z f + \sum_{i=1}^m \lambda_i \operatorname{grad}_z \Phi_i = 0$$

Замечание.

$$\operatorname{grad} f = \sum_{i=1}^m \lambda_i \operatorname{grad} \Phi_i$$

n+m уравнений.

Билет 95 COДEРXАHИE

Неизвестных – точка a~(n+m~ неизвестных),  $\lambda_i-m~$  неизвестных.

Ho  $\Phi(a) = 0$  – а это еще m уравнений.

#### Пример.

Минимум и максимум квадратичной формы на сфере.

A – симметричная матрица и  $Q = \langle Ax, x \rangle$ 

Минимум и максимум Q(x) при условии  $x_1^2 + \ldots + x_n^2 = 1$ 

$$\Phi' = \begin{pmatrix} 2x_1 & 2x_2 & \dots & 2x_n \end{pmatrix} \quad \text{rank} = 1$$

$$\implies \exists \lambda \in \mathbb{R} : \operatorname{grad} Q - \lambda \operatorname{grad} \Phi = 0$$

 $F:=Q-\lambda\Phi$  – функция Лагранжа.

при некотором  $\lambda$  grad F = 0.

$$\frac{\partial F}{\partial x_k} = \sum_{\substack{j=1\\j \neq k}}^{n} a_{k,j} x_j + \sum_{\substack{i=1\\i \neq k}}^{n} a_{i,k} x_i + a_{k,k} \cdot 2x_k - 2\lambda x_k = 0$$

$$2\sum_{j=1}^{n} a_{k,j}x_j - 2\lambda x_k = 0$$

$$Ax - \lambda x = 0$$

 $\implies x$  – единичный собственный вектор,  $\lambda$  – собственное число.

Все точки, в которых достигается экстремум – единичные собственные вектора.

$$Q(x) = \langle Ax, x \rangle = \langle \lambda x, x \rangle = \lambda ||x||^2 = \lambda$$

Значения в этих точках – соответствующие собственные числа.