

Лагранжева двойственность

Н.Н. Писарук
pisaruk@yandex.by

Экономический факультет
Белорусский государственный университет

Минск - 2015

План лекции

- 1 Двойственность Лагранжа
 - Двойственная функция Лагранжа
 - Слабая и сильная двойственность
 - Разрыв двойственности
- 2 Экономическая интерпретация лагранжевой двойственности
 - Два сценария
 - Интерпретация слабой и сильной теорем двойственности

План лекции

- 1 Двойственность Лагранжа
 - Двойственная функция Лагранжа
 - Слабая и сильная двойственность
 - Разрыв двойственности
- 2 Экономическая интерпретация ланранжевой двойственности
 - Два сценария
 - Интерпретация слабой и сильной теорем двойственности

Задача оптимизации

Будем рассматривать задачу следующего вида:

$$\begin{aligned} f(x) &\rightarrow \min, \\ g_i(x) &\leq 0, \quad i \in I = \{1, \dots, m\}, \\ x &\in S \subseteq \mathbb{R}^n. \end{aligned} \tag{1}$$

Задача оптимизации

Будем рассматривать задачу следующего вида:

$$\begin{aligned} f(x) &\rightarrow \min, \\ g_i(x) &\leq 0, \quad i \in I = \{1, \dots, m\}, \\ x &\in S \subseteq \mathbb{R}^n. \end{aligned} \tag{1}$$

◀ К слабой теореме двойственности

◀ К сильной теореме двойственности

Двойственная функция Лагранжа

- *Двойственная функция Лагранжа* $w : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$, в точке $\lambda \in \mathbb{R}^m$ определяется как минимальное по x значение функции Лагранжа:

$$w(\lambda) \stackrel{\text{def}}{=} \inf_{x \in S} \left(L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x) \right).$$

- Заметим, что $w(\lambda) = -\infty$, если $L(x, \lambda)$ неограничена снизу по x на множестве S .
- Поскольку w определяется как поточечный инфимум семейства линейных функций аргумента λ , то w является *вогнутой функцией*, даже тогда, когда задача (1) не является выпуклой.

Двойственная функция Лагранжа

- Двойственная функция Лагранжа $w : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$, в точке $\lambda \in \mathbb{R}^m$ определяется как минимальное по x значение функции Лагранжа:

$$w(\lambda) \stackrel{\text{def}}{=} \inf_{x \in S} \left(L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x) \right).$$

- Заметим, что $w(\lambda) = -\infty$, если $L(x, \lambda)$ неограничена снизу по x на множестве S .
- Поскольку w определяется как поточечный инфимум семейства линейных функций аргумента λ , то w является *вогнутой функцией*, даже тогда, когда задача (1) не является выпуклой.

Двойственная функция Лагранжа

- Двойственная функция Лагранжа $w : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}$, в точке $\lambda \in \mathbb{R}^m$ определяется как минимальное по x значение функции Лагранжа:

$$w(\lambda) \stackrel{\text{def}}{=} \inf_{x \in S} \left(L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x) \right).$$

- Заметим, что $w(\lambda) = -\infty$, если $L(x, \lambda)$ неограничена снизу по x на множестве S .
- Поскольку w определяется как поточечный инфимум семейства линейных функций аргумента λ , то w является *вогнутой функцией*, даже тогда, когда задача (1) не является выпуклой.

Нижние границы

- Для любого $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$ и любого допустимого решения \tilde{x} задачи (1) имеем

- $w(\lambda) = \inf_{x \in S} L(x, \lambda) \leq L(\tilde{x}, \lambda) = f(\tilde{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\tilde{x}) \leq f(\tilde{x}).$

- Поэтому, если задача (1) имеет оптимальное решение x^* , то $f(x^*) \geq w(\lambda)$ для любого $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$.
- Иными словами, значения двойственной функции Лагранжа являются нижними границами для оптимального значения целевой функции в задаче (1).

Нижние границы

- Для любого $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$ и любого допустимого решения \tilde{x} задачи (1) имеем
- $w(\lambda) = \inf_{x \in S} L(x, \lambda) \leq L(\tilde{x}, \lambda) = f(\tilde{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\tilde{x}) \leq f(\tilde{x})$.
- Поэтому, если задача (1) имеет оптимальное решение x^* , то $f(x^*) \geq w(\lambda)$ для любого $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$.
- Иными словами, значения двойственной функции Лагранжа являются нижними границами для оптимального значения целевой функции в задаче (1).

Нижние границы

- Для любого $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$ и любого допустимого решения \tilde{x} задачи (1) имеем
- $w(\lambda) = \inf_{x \in S} L(x, \lambda) \leq L(\tilde{x}, \lambda) = f(\tilde{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\tilde{x}) \leq f(\tilde{x})$.
- Поэтому, если задача (1) имеет оптимальное решение x^* , то $f(x^*) \geq w(\lambda)$ для любого $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$.
- Иными словами, значения двойственной функции Лагранжа являются нижними границами для оптимального значения целевой функции в задаче (1).

Нижние границы

- Для любого $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$ и любого допустимого решения \tilde{x} задачи (1) имеем
- $$w(\lambda) = \inf_{x \in S} L(x, \lambda) \leq L(\tilde{x}, \lambda) = f(\tilde{x}) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(\tilde{x}) \leq f(\tilde{x}).$$
- Поэтому, если задача (1) имеет оптимальное решение x^* , то $f(x^*) \geq w(\lambda)$ для любого $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$.
- Иными словами, значения двойственной функции Лагранжа являются нижними границами для оптимального значения целевой функции в задаче (1).

Двойственная задача Лагранжа

- Чтобы получить наилучшую нижнюю оценку, мы должны решить *двойственную задачу Лагранжа* для задачи (1):

$$\max_{\lambda \in \mathbb{R}_+^m} w(\lambda). \quad (2)$$

- В контексте двойственности Лагранжа задача (1) называется *прямой задачей*.
- Векторы множителей Лагранжа $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$, для которых $w(\lambda) > -\infty$, называются *двойственно допустимыми*.
- Оптимальные решения λ^* задачи (2) называют *оптимальными множителями Лагранжа*, или просто *двойственно оптимальными решениями*.

Двойственная задача Лагранжа

- Чтобы получить наилучшую нижнюю оценку, мы должны решить *двойственную задачу Лагранжа* для задачи (1):

$$\max_{\lambda \in \mathbb{R}_+^m} w(\lambda). \quad (2)$$

- В контексте двойственности Лагранжа задача (1) называется *прямой задачей*.
- Векторы множителей Лагранжа $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$, для которых $w(\lambda) > -\infty$, называются *двойственно допустимыми*.
- Оптимальные решения λ^* задачи (2) называют *оптимальными множителями Лагранжа*, или просто *двойственно оптимальными решениями*.

Двойственная задача Лагранжа

- Чтобы получить наилучшую нижнюю оценку, мы должны решить *двойственную задачу Лагранжа* для задачи (1):

$$\max_{\lambda \in \mathbb{R}_+^m} w(\lambda). \quad (2)$$

- В контексте двойственности Лагранжа задача (1) называется *прямой задачей*.
- Векторы множителей Лагранжа $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$, для которых $w(\lambda) > -\infty$, называются *двойственно допустимыми*.
- Оптимальные решения λ^* задачи (2) называют *оптимальными множителями Лагранжа*, или просто *двойственно оптимальными решениями*.

Двойственная задача Лагранжа

- Чтобы получить наилучшую нижнюю оценку, мы должны решить *двойственную задачу Лагранжа* для задачи (1):

$$\max_{\lambda \in \mathbb{R}_+^m} w(\lambda). \quad (2)$$

- В контексте двойственности Лагранжа задача (1) называется *прямой задачей*.
- Векторы множителей Лагранжа $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$, для которых $w(\lambda) > -\infty$, называются *двойственно допустимыми*.
- **Оптимальные решения λ^* задачи (2) называют оптимальными множителями Лагранжа, или просто двойственно оптимальными решениями.**

План лекции

1 Двойственность Лагранжа

- Двойственная функция Лагранжа
- Слабая и сильная двойственность
- Разрыв двойственности

2 Экономическая интерпретация ланранжевой двойственности

- Два сценария
- Интерпретация слабой и сильной теорем двойственности

Слабая двойственность

Из сказанного выше, вытекает следующий простой, но очень важный, результат.

Теорема (слабая теорема двойственности)

Если x^ и λ^* есть оптимальные решения соответственно прямой (1) и двойственной (2) задач, то справедливо неравенство*

$$w(\lambda^*) \leq f(x^*). \quad (3)$$

Слабая двойственность

Из сказанного выше, вытекает следующий простой, но очень важный, результат.

Теорема (слабая теорема двойственности)

Если x^ и λ^* есть оптимальные решения соответственно прямой (1) и двойственной (2) задач, то справедливо неравенство*

$$w(\lambda^*) \leq f(x^*). \quad (3)$$

Слабая двойственность

Из сказанного выше, вытекает следующий простой, но очень важный, результат.

Теорема (слабая теорема двойственности)

Если x^ и λ^* есть оптимальные решения соответственно прямой (1) и двойственной (2) задач, то справедливо неравенство*

$$w(\lambda^*) \leq f(x^*). \quad (3)$$

Сильная двойственность

Следующая теорема дает ответ на вопрос о том, когда оптимальные значения целевых функций в прямой и двойственной задачах совпадают.

Теорема (сильная теорема двойственности)

Если x^ и λ^* есть оптимальные решения соответственно прямой (1) и двойственной (2) задач, то $w(\lambda^*) = f(x^*)$ тогда и только тогда, когда пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа $L(x, \lambda)$.*

Следствие

Сильная теорема двойственности справедлива для задач выпуклого программирования.

► [Перейти к доказательству](#)

Сильная двойственность

Следующая теорема дает ответ на вопрос о том, когда оптимальные значения целевых функций в прямой и двойственной задачах совпадают.

Теорема (сильная теорема двойственности)

Если x^ и λ^* есть оптимальные решения соответственно прямой (1) и двойственной (2) задач, то $w(\lambda^*) = f(x^*)$ тогда и только тогда, когда пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа $L(x, \lambda)$.*

Следствие

Сильная теорема двойственности справедлива для задач выпуклого программирования.

► [Перейти к доказательству](#)

Сильная двойственность

Следующая теорема дает ответ на вопрос о том, когда оптимальные значения целевых функций в прямой и двойственной задачах совпадают.

Теорема (сильная теорема двойственности)

Если x^* и λ^* есть оптимальные решения соответственно прямой [▶ \(1\)](#) и двойственной [▶ \(2\)](#) задач, **то $w(\lambda^*) = f(x^*)$ тогда и только тогда, когда пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа $L(x, \lambda)$.**

Следствие

Сильная теорема двойственности справедлива для задач выпуклого программирования.

[▶ Перейти к доказательству](#)

Сильная двойственность

Следующая теорема дает ответ на вопрос о том, когда оптимальные значения целевых функций в прямой и двойственной задачах совпадают.

Теорема (сильная теорема двойственности)

Если x^* и λ^* есть оптимальные решения соответственно прямой [▶ \(1\)](#) и двойственной [▶ \(2\)](#) задач, то $w(\lambda^*) = f(x^*)$ тогда и только тогда, когда пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа $L(x, \lambda)$.

Следствие

Сильная теорема двойственности справедлива для задач выпуклого программирования.

[▶ Перейти к доказательству](#)

Сильная двойственность

Следующая теорема дает ответ на вопрос о том, когда оптимальные значения целевых функций в прямой и двойственной задачах совпадают.

Теорема (сильная теорема двойственности)

Если x^ и λ^* есть оптимальные решения соответственно прямой (1) и двойственной (2) задач, то $w(\lambda^*) = f(x^*)$ тогда и только тогда, когда пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа $L(x, \lambda)$.*

Следствие

Сильная теорема двойственности справедлива для задач выпуклого программирования.

► [Перейти к доказательству](#)

Сильная двойственность

Следующая теорема дает ответ на вопрос о том, когда оптимальные значения целевых функций в прямой и двойственной задачах совпадают.

Теорема (сильная теорема двойственности)

Если x^ и λ^* есть оптимальные решения соответственно прямой (1) и двойственной (2) задач, то $w(\lambda^*) = f(x^*)$ тогда и только тогда, когда пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа $L(x, \lambda)$.*

Следствие

Сильная теорема двойственности справедлива для задач выпуклого программирования.

▶ [Перейти к доказательству](#)

Пример вычисления двойственной функции Лагранжа

Решить оптимизационную задачу

$$\begin{aligned}x_1^2 - x_1 + x_2^2 &\rightarrow \min, \\ 2x_1 + 4x_2 &\leq -1,\end{aligned}$$

предварительно решив двойственную задачу.

Пример вычисления двойственной функции Лагранжа

Решить оптимизационную задачу

$$\begin{aligned}x_1^2 - x_1 + x_2^2 &\rightarrow \min, \\ 2x_1 + 4x_2 &\leq -1,\end{aligned}$$

предварительно решив двойственную задачу.

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.

- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Здесь $S = \mathbb{R}^2$ и обе функции

$$f(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 \quad \text{и} \quad g_1(x_1, x_2) = 2x_1 + 4x_2 + 1$$

выпуклы.

- Поэтому функция Лагранжа

$$L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$$

- имеет седловую точку (x^*, λ^*) и $f(x^*) = w(\lambda^*)$.
- Минимум по x функции $L(x, \lambda)$ найдем из условий оптимальности первого порядка:

$$\frac{\partial}{\partial x_1} L(x, \lambda) = 2x_1 - 1 + 2\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_1 = 1/2 - \lambda_1,$$

$$\frac{\partial}{\partial x_2} L(x, \lambda) = 2x_2 + 4\lambda_1 = 0 \quad \Rightarrow \quad x_2 = -2\lambda_1.$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Подставляя $x_1 = 1/2 - \lambda_1$ и $x_2 = -2\lambda_1$ в выражение для $L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$,
- получим двойственную функцию

$$\begin{aligned}w(\lambda_1) &= (1/2 - \lambda_1)^2 - (1/2 - \lambda_1) + 4\lambda_1^2 \\ &\quad + 2\lambda_1(1/2 - \lambda_1) - 8\lambda_1^2 + \lambda_1 \\ &= -5\lambda_1^2 + 2\lambda_1 - 1/4.\end{aligned}$$

- Как и должно быть, двойственная функция вогнута. Ее максимум найдем из условия:

$$w'(\lambda_1) = -10\lambda_1 + 2 = 0 \quad \Rightarrow \quad \lambda_1^* = 1/5.$$

- Откуда

$$x_1^* = 1/2 - \lambda_1^* = 1/2 - 1/5 = 3/10,$$

$$x_2^* = -2\lambda_1^* = -2/5. \quad \square$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Подставляя $x_1 = 1/2 - \lambda_1$ и $x_2 = -2\lambda_1$ в выражение для $L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$,
- получим двойственную функцию

$$\begin{aligned}w(\lambda_1) &= (1/2 - \lambda_1)^2 - (1/2 - \lambda_1) + 4\lambda_1^2 \\ &\quad + 2\lambda_1(1/2 - \lambda_1) - 8\lambda_1^2 + \lambda_1 \\ &= -5\lambda_1^2 + 2\lambda_1 - 1/4.\end{aligned}$$

- Как и должно быть, двойственная функция вогнута. Ее максимум найдем из условия:

$$w'(\lambda_1) = -10\lambda_1 + 2 = 0 \quad \Rightarrow \quad \lambda_1^* = 1/5.$$

- Откуда

$$x_1^* = 1/2 - \lambda_1^* = 1/2 - 1/5 = 3/10,$$

$$x_2^* = -2\lambda_1^* = -2/5. \quad \square$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Подставляя $x_1 = 1/2 - \lambda_1$ и $x_2 = -2\lambda_1$ в выражение для $L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$,
- получим двойственную функцию

$$\begin{aligned}w(\lambda_1) &= (1/2 - \lambda_1)^2 - (1/2 - \lambda_1) + 4\lambda_1^2 \\ &\quad + 2\lambda_1(1/2 - \lambda_1) - 8\lambda_1^2 + \lambda_1 \\ &= -5\lambda_1^2 + 2\lambda_1 - 1/4.\end{aligned}$$

- Как и должно быть, двойственная функция вогнута. Ее максимум найдем из условия:

$$w'(\lambda_1) = -10\lambda_1 + 2 = 0 \quad \Rightarrow \quad \lambda_1^* = 1/5.$$

- Откуда

$$x_1^* = 1/2 - \lambda_1^* = 1/2 - 1/5 = 3/10,$$

$$x_2^* = -2\lambda_1^* = -2/5. \quad \square$$

Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Подставляя $x_1 = 1/2 - \lambda_1$ и $x_2 = -2\lambda_1$ в выражение для $L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$,
- получим двойственную функцию

$$\begin{aligned}w(\lambda_1) &= (1/2 - \lambda_1)^2 - (1/2 - \lambda_1) + 4\lambda_1^2 \\ &\quad + 2\lambda_1(1/2 - \lambda_1) - 8\lambda_1^2 + \lambda_1 \\ &= -5\lambda_1^2 + 2\lambda_1 - 1/4.\end{aligned}$$

- Как и должно быть, двойственная функция вогнута. Ее максимум найдем из условия:

$$w'(\lambda_1) = -10\lambda_1 + 2 = 0 \quad \Rightarrow \quad \lambda_1^* = 1/5.$$

- Откуда

$$\begin{aligned}x_1^* &= 1/2 - \lambda_1^* = 1/2 - 1/5 = 3/10, \\ x_2^* &= -2\lambda_1^* = -2/5.\end{aligned}$$



Вычисление двойств. функции Лагранжа: решение

- Подставляя $x_1 = 1/2 - \lambda_1$ и $x_2 = -2\lambda_1$ в выражение для $L(x, \lambda) = L(x_1, x_2, \lambda_1) = x_1^2 - x_1 + x_2^2 + 2\lambda_1 x_1 + 4\lambda_1 x_2 + \lambda_1$,
- получим двойственную функцию

$$\begin{aligned}w(\lambda_1) &= (1/2 - \lambda_1)^2 - (1/2 - \lambda_1) + 4\lambda_1^2 \\ &\quad + 2\lambda_1(1/2 - \lambda_1) - 8\lambda_1^2 + \lambda_1 \\ &= -5\lambda_1^2 + 2\lambda_1 - 1/4.\end{aligned}$$

- Как и должно быть, двойственная функция вогнута. Ее максимум найдем из условия:

$$w'(\lambda_1) = -10\lambda_1 + 2 = 0 \quad \Rightarrow \quad \lambda_1^* = 1/5.$$

- Откуда

$$x_1^* = 1/2 - \lambda_1^* = 1/2 - 1/5 = 3/10,$$

$$x_2^* = -2\lambda_1^* = -2/5. \quad \square$$

План лекции

- 1 Двойственность Лагранжа
 - Двойственная функция Лагранжа
 - Слабая и сильная двойственность
 - Разрыв двойственности
- 2 Экономическая интерпретация ланранжевой двойственности
 - Два сценария
 - Интерпретация слабой и сильной теорем двойственности

Разрыв двойственности

- В тех случаях, когда сильная теорема двойственности не выполняется, говорят, что имеет место *разрыв двойственности*,
- величина которого равна $f(x^*) - w(\lambda^*)$, где x^* и λ^* есть оптимальные решения соответственно
- прямой ($\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\}$),
- и двойственной ($\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}_+^m\}$) задач.
- К сожалению, разрыв двойственности присущ очень многим важным классам оптимизационных задач.
- Как правило, задачи с разрывом двойственности очень трудны с вычислительной точки зрения.
- В частности, разрыв двойственности имеет место в 3-чах целочисленного программирования (когда $S \subseteq \mathbb{Z}^n$).

Разрыв двойственности

- В тех случаях, когда сильная теорема двойственности не выполняется, говорят, что имеет место *разрыв двойственности*,
- **величина которого равна $f(x^*) - w(\lambda^*)$, где x^* и λ^* есть оптимальные решения соответственно**
- прямой ($\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\}$),
- и двойственной ($\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}_+^m\}$) задач.
- К сожалению, разрыв двойственности присущ очень многим важным классам оптимизационных задач.
- Как правило, задачи с разрывом двойственности очень трудны с вычислительной точки зрения.
- В частности, разрыв двойственности имеет место в 3-чах целочисленного программирования (когда $S \subseteq \mathbb{Z}^n$).

Разрыв двойственности

- В тех случаях, когда сильная теорема двойственности не выполняется, говорят, что имеет место *разрыв двойственности*,
- величина которого равна $f(x^*) - w(\lambda^*)$, где x^* и λ^* есть оптимальные решения соответственно
- **прямой** ($\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\}$),
- и двойственной ($\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}_+^m\}$) задач.
- К сожалению, разрыв двойственности присущ очень многим важным классам оптимизационных задач.
- Как правило, задачи с разрывом двойственности очень трудны с вычислительной точки зрения.
- В частности, разрыв двойственности имеет место в 3-чах целочисленного программирования (когда $S \subseteq \mathbb{Z}^n$).

Разрыв двойственности

- В тех случаях, когда сильная теорема двойственности не выполняется, говорят, что имеет место *разрыв двойственности*,
- величина которого равна $f(x^*) - w(\lambda^*)$, где x^* и λ^* есть оптимальные решения соответственно
- прямой ($\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\}$),
- и двойственной ($\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}_+^m\}$) задач.
- К сожалению, разрыв двойственности присущ очень многим важным классам оптимизационных задач.
- Как правило, задачи с разрывом двойственности очень трудны с вычислительной точки зрения.
- В частности, разрыв двойственности имеет место в 3-чах целочисленного программирования (когда $S \subseteq \mathbb{Z}^n$).

Разрыв двойственности

- В тех случаях, когда сильная теорема двойственности не выполняется, говорят, что имеет место *разрыв двойственности*,
- величина которого равна $f(x^*) - w(\lambda^*)$, где x^* и λ^* есть оптимальные решения соответственно
- прямой ($\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\}$),
- и двойственной ($\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}_+^m\}$) задач.
- **К сожалению, разрыв двойственности присущ очень многим важным классам оптимизационных задач.**
- Как правило, задачи с разрывом двойственности очень трудны с вычислительной точки зрения.
- В частности, разрыв двойственности имеет место в 3-чах целочисленного программирования (когда $S \subseteq \mathbb{Z}^n$).

Разрыв двойственности

- В тех случаях, когда сильная теорема двойственности не выполняется, говорят, что имеет место *разрыв двойственности*,
- величина которого равна $f(x^*) - w(\lambda^*)$, где x^* и λ^* есть оптимальные решения соответственно
- прямой ($\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\}$),
- и двойственной ($\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}_+^m\}$) задач.
- К сожалению, разрыв двойственности присущ очень многим важным классам оптимизационных задач.
- **Как правило, задачи с разрывом двойственности очень трудны с вычислительной точки зрения.**
- В частности, разрыв двойственности имеет место в 3-чах целочисленного программирования (когда $S \subseteq \mathbb{Z}^n$).

Разрыв двойственности

- В тех случаях, когда сильная теорема двойственности не выполняется, говорят, что имеет место *разрыв двойственности*,
- величина которого равна $f(x^*) - w(\lambda^*)$, где x^* и λ^* есть оптимальные решения соответственно
- прямой ($\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\}$),
- и двойственной ($\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}_+^m\}$) задач.
- К сожалению, разрыв двойственности присущ очень многим важным классам оптимизационных задач.
- Как правило, задачи с разрывом двойственности очень трудны с вычислительной точки зрения.
- В частности, разрыв двойственности имеет место в 3-х случаях целочисленного программирования (когда $S \subseteq \mathbb{Z}^n$).

Пример задачи с разрывом двойственности

Вычислить разрыв двойственности для следующей оптимизационной задачи:

$$\begin{aligned} 2x_1 + x_2 + 3x_3 &\rightarrow \min, \\ 2x_1 + 2x_2 + 3x_3 &\geq 3, \\ x_1, x_2, x_3 &\in \{0, 1\}. \end{aligned}$$

▶ [Вернуться к решению](#)

Пример задачи с разрывом двойственности

Вычислить разрыв двойственности для следующей оптимизационной задачи:

$$\begin{aligned} 2x_1 + x_2 + 3x_3 &\rightarrow \min, \\ 2x_1 + 2x_2 + 3x_3 &\geq 3, \\ x_1, x_2, x_3 &\in \{0, 1\}. \end{aligned}$$

▶ [Вернуться к решению](#)

Решение примера о разрыве двойственности

- Здесь $S = \{0, 1\}^3$ и

$$f(x) = 2x_1 + x_2 + 3x_3, \quad g_1(x) = -2x_1 - 2x_2 - 3x_3 + 3.$$

- Поэтому функция Лагранжа имеет следующий вид:

$$L(x, \lambda) = 2x_1 + x_2 + 3x_3 + \lambda(3 - 2x_1 - 2x_2 - 3x_3).$$

- Теперь запишем двойственную функцию

$$w(\lambda) = \min_{x \in \{0,1\}^3} L(x, \lambda) = \min_{1 \leq i \leq 8} w_i(\lambda),$$

- где векторы x^i и функции $w_i(\lambda) \stackrel{\text{def}}{=} L(x^i, \lambda)$ следующие:

i	x^i	$w_i(\lambda)$
1	(0, 0, 0)	3λ
2	(0, 0, 1)	3
3	(0, 1, 0)	$1 + \lambda$
4	(0, 1, 1)	$4 - 2\lambda$
5	(1, 0, 0)	$2 + \lambda$
6	(1, 0, 1)	$5 - 2\lambda$
7	(1, 1, 0)	$3 - \lambda$
8	(1, 1, 1)	$6 - 4\lambda$

Решение примера о разрыве двойственности

- Здесь $S = \{0, 1\}^3$ и

$$f(x) = 2x_1 + x_2 + 3x_3, \quad g_1(x) = -2x_1 - 2x_2 - 3x_3 + 3.$$

- Поэтому функция Лагранжа имеет следующий вид:

$$L(x, \lambda) = 2x_1 + x_2 + 3x_3 + \lambda(3 - 2x_1 - 2x_2 - 3x_3).$$

- Теперь запишем двойственную функцию

$$w(\lambda) = \min_{x \in \{0,1\}^3} L(x, \lambda) = \min_{1 \leq i \leq 8} w_i(\lambda),$$

- где векторы x^i и функции $w_i(\lambda) \stackrel{\text{def}}{=} L(x^i, \lambda)$ следующие:

i	x^i	$w_i(\lambda)$
1	(0, 0, 0)	3λ
2	(0, 0, 1)	3
3	(0, 1, 0)	$1 + \lambda$
4	(0, 1, 1)	$4 - 2\lambda$
5	(1, 0, 0)	$2 + \lambda$
6	(1, 0, 1)	$5 - 2\lambda$
7	(1, 1, 0)	$3 - \lambda$
8	(1, 1, 1)	$6 - 4\lambda$

Решение примера о разрыве двойственности

- Здесь $S = \{0, 1\}^3$ и

$$f(x) = 2x_1 + x_2 + 3x_3, \quad g_1(x) = -2x_1 - 2x_2 - 3x_3 + 3.$$

- Поэтому функция Лагранжа имеет следующий вид:

$$L(x, \lambda) = 2x_1 + x_2 + 3x_3 + \lambda(3 - 2x_1 - 2x_2 - 3x_3).$$

- Теперь запишем двойственную функцию

$$w(\lambda) = \min_{x \in \{0,1\}^3} L(x, \lambda) = \min_{1 \leq i \leq 8} w_i(\lambda),$$

- где векторы x^i и функции $w_i(\lambda) \stackrel{\text{def}}{=} L(x^i, \lambda)$ следующие:

i	x^i	$w_i(\lambda)$
1	(0, 0, 0)	3λ
2	(0, 0, 1)	3
3	(0, 1, 0)	$1 + \lambda$
4	(0, 1, 1)	$4 - 2\lambda$
5	(1, 0, 0)	$2 + \lambda$
6	(1, 0, 1)	$5 - 2\lambda$
7	(1, 1, 0)	$3 - \lambda$
8	(1, 1, 1)	$6 - 4\lambda$

Решение примера о разрыве двойственности

- Здесь $S = \{0, 1\}^3$ и

$$f(x) = 2x_1 + x_2 + 3x_3, \quad g_1(x) = -2x_1 - 2x_2 - 3x_3 + 3.$$

- Поэтому функция Лагранжа имеет следующий вид:

$$L(x, \lambda) = 2x_1 + x_2 + 3x_3 + \lambda(3 - 2x_1 - 2x_2 - 3x_3).$$

- Теперь запишем двойственную функцию

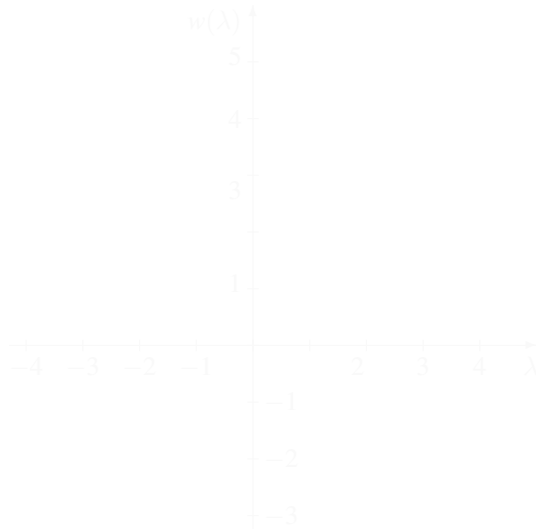
$$w(\lambda) = \min_{x \in \{0,1\}^3} L(x, \lambda) = \min_{1 \leq i \leq 8} w_i(\lambda),$$

- где векторы x^i и функции $w_i(\lambda) \stackrel{\text{def}}{=} L(x^i, \lambda)$ следующие:

i	x^i	$w_i(\lambda)$
1	(0, 0, 0)	3λ
2	(0, 0, 1)	3
3	(0, 1, 0)	$1 + \lambda$
4	(0, 1, 1)	$4 - 2\lambda$
5	(1, 0, 0)	$2 + \lambda$
6	(1, 0, 1)	$5 - 2\lambda$
7	(1, 1, 0)	$3 - \lambda$
8	(1, 1, 1)	$6 - 4\lambda$

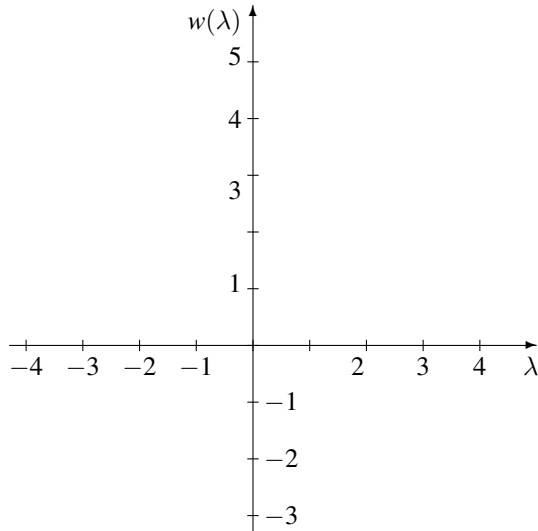
Решение примера о разрыве двойственности

- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



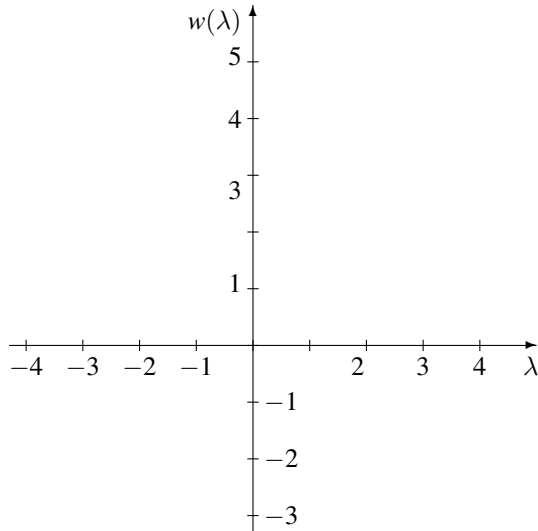
Решение примера о разрыве двойственности

- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



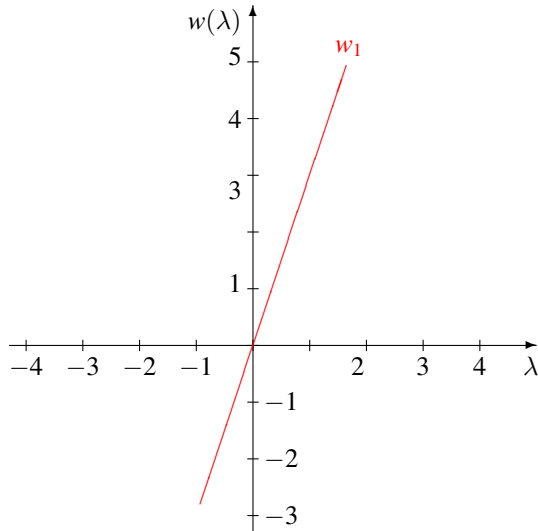
Решение примера о разрыве двойственности

- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



Решение примера о разрыве двойственности

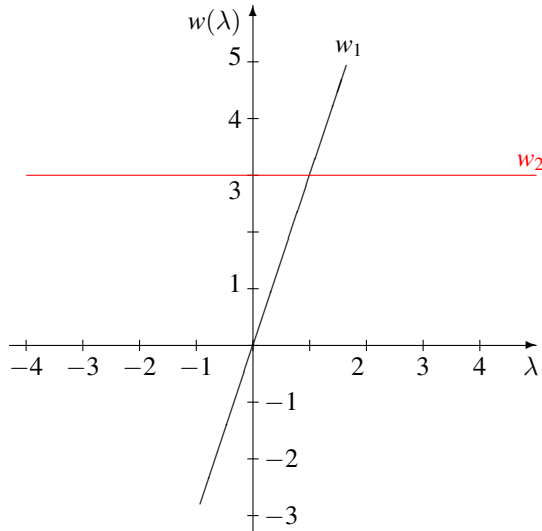
- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



$$w_1(\lambda) = 3\lambda$$

Решение примера о разрыве двойственности

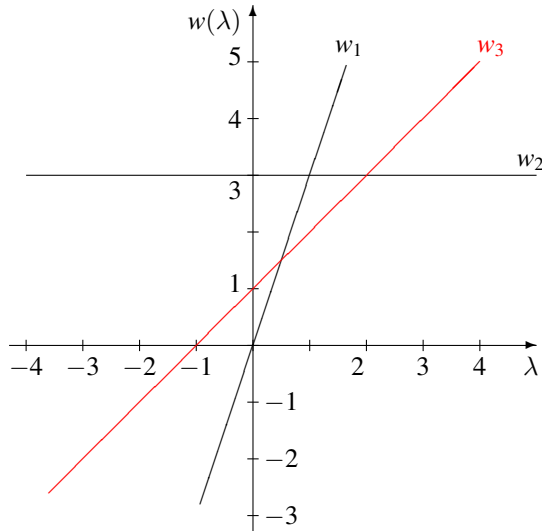
- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



$$w_2(\lambda) = 3$$

Решение примера о разрыве двойственности

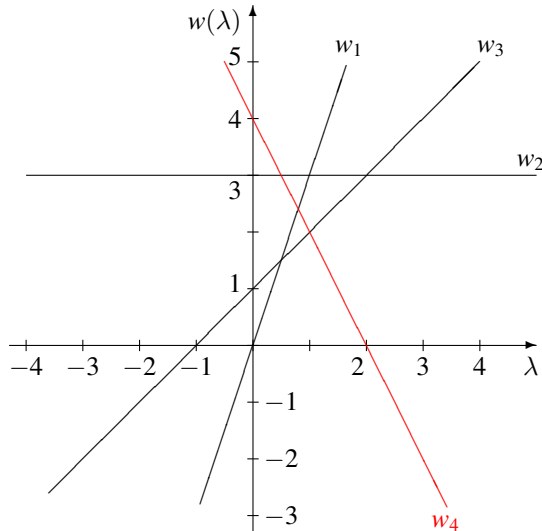
- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



$$w_3(\lambda) = 1 + \lambda$$

Решение примера о разрыве двойственности

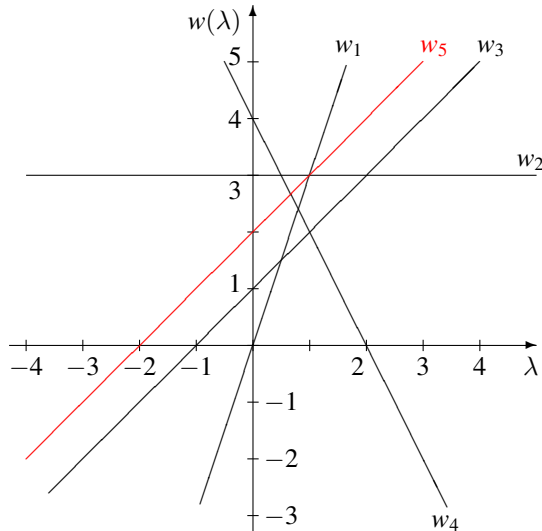
- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



$$w_4(\lambda) = 4 - 2\lambda$$

Решение примера о разрыве двойственности

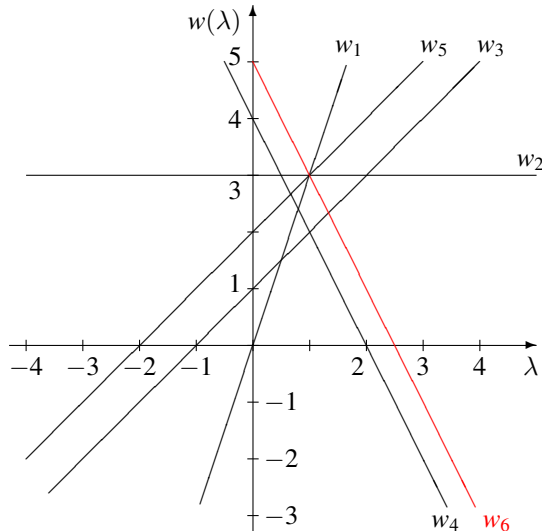
- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



$$w_5(\lambda) = 2 + \lambda$$

Решение примера о разрыве двойственности

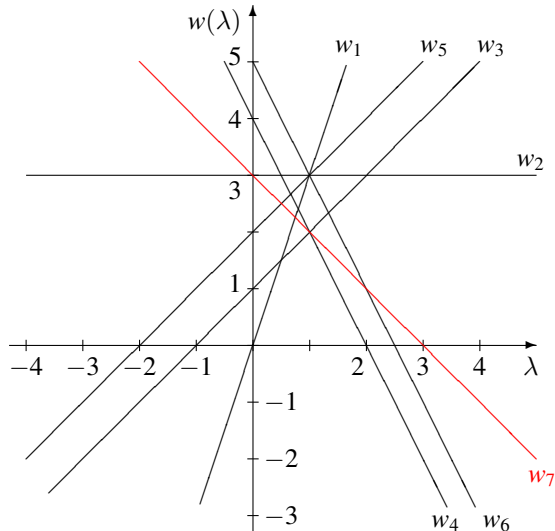
- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



$$w_6(\lambda) = 5 - 2\lambda$$

Решение примера о разрыве двойственности

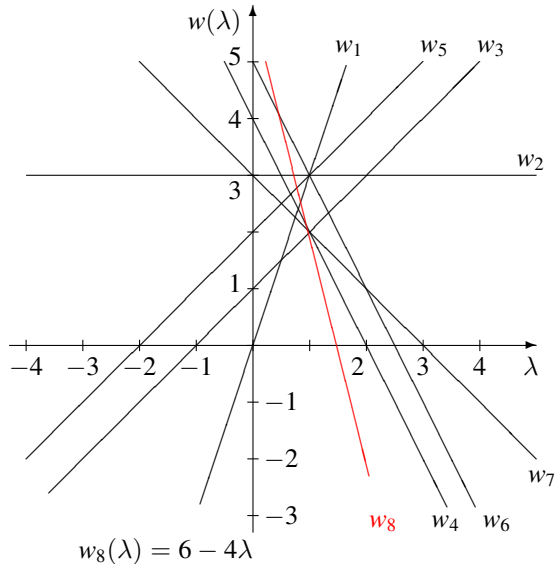
- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



$$w_7(\lambda) = 3 - \lambda$$

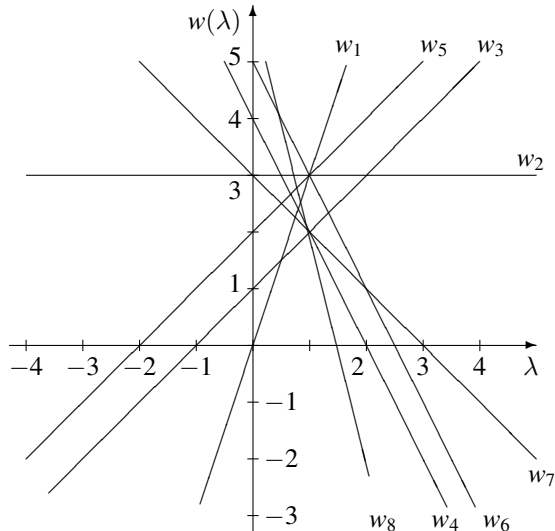
Решение примера о разрыве двойственности

- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



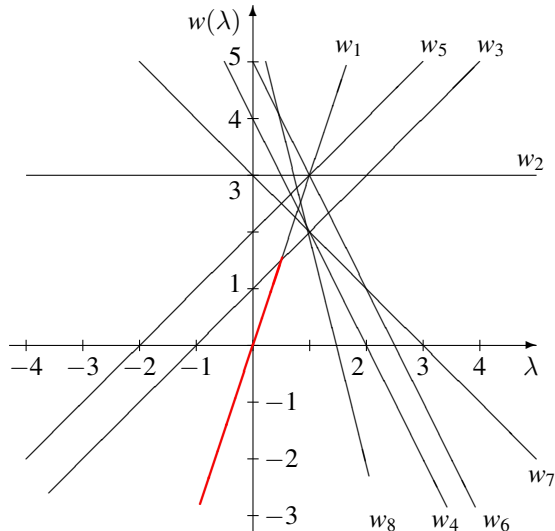
Решение примера о разрыве двойственности

- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



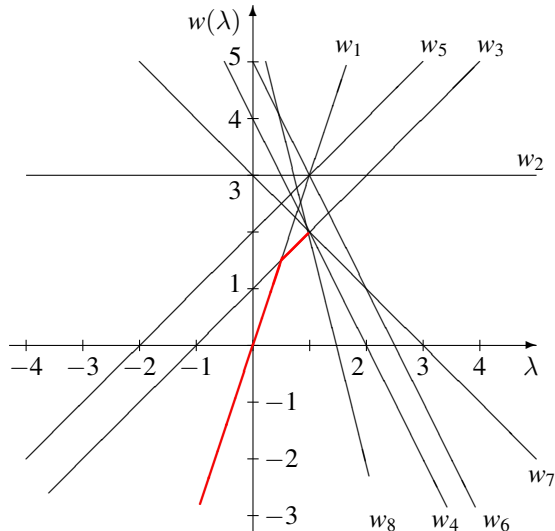
Решение примера о разрыве двойственности

- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



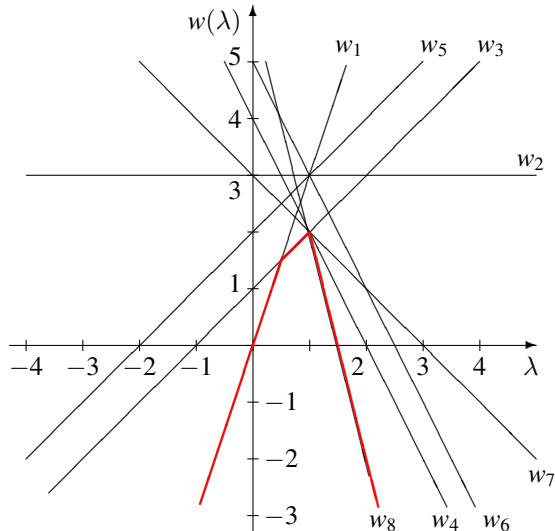
Решение примера о разрыве двойственности

- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



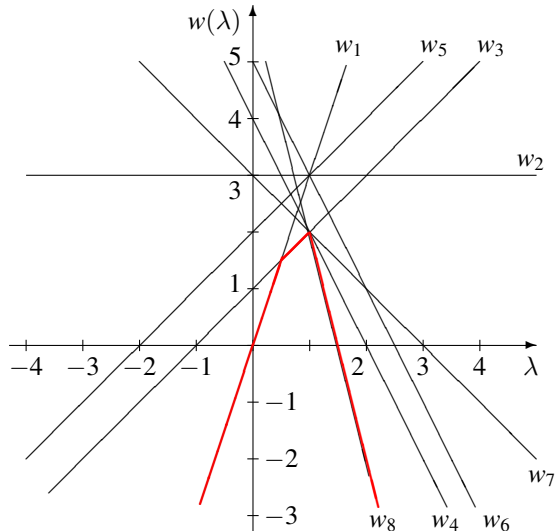
Решение примера о разрыве двойственности

- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



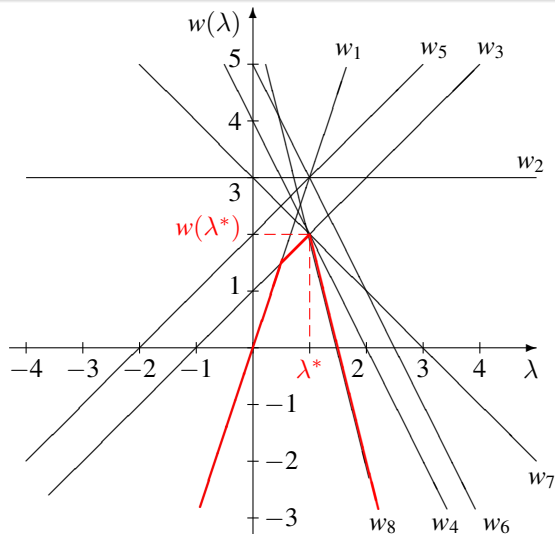
Решение примера о разрыве двойственности

- Построим график ф-ции $w(\lambda)$.
- Рисуем графики функций $w_i(\lambda)$.
- Строим нижнюю огибающую этих восьми прямых.
- Это и есть график функции $w(\lambda)$.



Решение примера о разрыве двойственности

- В точке λ^* максимума функции $w(\lambda)$ пересекаются графики функций $w_3(\lambda)$ и $w_8(\lambda)$.



Решение примера о разрыве двойственности

- Из уравнения $w_3(\lambda) = w_8(\lambda)$ найдем λ^* :

$$1 + \lambda = 6 - 4\lambda \quad \Rightarrow \quad \lambda^* = 1.$$

- Теперь вычислим $w(\lambda^*) = w_3(\lambda^*) = 1 + \lambda^* = 2$.
- В нашей задаче — два оптимальных решения:
 $x^* = (1, 1, 0)$ и $x^0 = (0, 0, 1)$ с $f(x^*) = f(x^0) = 3$.
- Поэтому разрыв двойственности для этой задачи равен
 $f(x^*) - w(\lambda^*) = 3 - 2 = 1 > 0$. □

Решение примера о разрыве двойственности

- Из уравнения $w_3(\lambda) = w_8(\lambda)$ найдем λ^* :

$$1 + \lambda = 6 - 4\lambda \quad \Rightarrow \quad \lambda^* = 1.$$

- Теперь вычислим $w(\lambda^*) = w_3(\lambda^*) = 1 + \lambda^* = 2$.

- В нашей задаче — два оптимальных решения:
 $x^* = (1, 1, 0)$ и $x^0 = (0, 0, 1)$ с $f(x^*) = f(x^0) = 3$.

- Поэтому разрыв двойственности для этой задачи равен
 $f(x^*) - w(\lambda^*) = 3 - 2 = 1 > 0$. □

Решение примера о разрыве двойственности

- Из уравнения $w_3(\lambda) = w_8(\lambda)$ найдем λ^* :

$$1 + \lambda = 6 - 4\lambda \quad \Rightarrow \quad \lambda^* = 1.$$

- Теперь вычислим $w(\lambda^*) = w_3(\lambda^*) = 1 + \lambda^* = 2$.

- В ▶ нашей задаче — два оптимальных решения:
 $x^* = (1, 1, 0)$ и $x^0 = (0, 0, 1)$ с $f(x^*) = f(x^0) = 3$.

- Поэтому разрыв двойственности для этой задачи равен
 $f(x^*) - w(\lambda^*) = 3 - 2 = 1 > 0$. □

Решение примера о разрыве двойственности

- Из уравнения $w_3(\lambda) = w_8(\lambda)$ найдем λ^* :

$$1 + \lambda = 6 - 4\lambda \quad \Rightarrow \quad \lambda^* = 1.$$

- Теперь вычислим $w(\lambda^*) = w_3(\lambda^*) = 1 + \lambda^* = 2$.

- В ▶ нашей задаче — два оптимальных решения:
 $x^* = (1, 1, 0)$ и $x^0 = (0, 0, 1)$ с $f(x^*) = f(x^0) = 3$.

- Поэтому разрыв двойственности для этой задачи равен
 $f(x^*) - w(\lambda^*) = 3 - 2 = 1 > 0$. □

План лекции

- 1 Двойственность Лагранжа
 - Двойственная функция Лагранжа
 - Слабая и сильная двойственность
 - Разрыв двойственности
- 2 Экономическая интерпретация лагранжевой двойственности
 - Два сценария
 - Интерпретация слабой и сильной теорем двойственности

Основной сценарий

- Пусть вектор x описывает операционный план фирмы,
- а $f(x) = -c(x)$, где $c(x)$ есть чистая прибыль фирмы, использующей план x .
- Неравенства $g_i(x) = r_i(x) - b_i \leq 0$, $i \in I = \{1, \dots, m\}$ — представляют ограничения на ресурсы (труд, электроэнергию, складские помещения и т. д.), или выражают лимиты, установленные регулируемыми органами (например, на выброс парниковых газов).
- Чтобы найти план x^* , приносящий наибольшую прибыль, нужно решить оптимизационную задачу

$$\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\},$$

где включение $x \in S$ представляет другие (нересурсные) ограничения.

Основной сценарий

- Пусть вектор x описывает операционный план фирмы,
- а $f(x) = -c(x)$, где $c(x)$ есть чистая прибыль фирмы, использующей план x .
- Неравенства $g_i(x) = r_i(x) - b_i \leq 0$, $i \in I = \{1, \dots, m\}$ — представляют ограничения на ресурсы (труд, электроэнергию, складские помещения и т. д.), или выражают лимиты, установленные регулируемыми органами (например, на выброс парниковых газов).
- Чтобы найти план x^* , приносящий наибольшую прибыль, нужно решить оптимизационную задачу

$$\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\},$$

где включение $x \in S$ представляет другие (нересурсные) ограничения.

Основной сценарий

- Пусть вектор x описывает операционный план фирмы,
- а $f(x) = -c(x)$, где $c(x)$ есть чистая прибыль фирмы, использующей план x .
- Неравенства $g_i(x) = r_i(x) - b_i \leq 0$, $i \in I = \{1, \dots, m\}$ — представляют ограничения на ресурсы (труд, электроэнергию, складские помещения и т. д.), или выражают лимиты, установленные регулируемыми органами (например, на выброс парниковых газов).
- Чтобы найти план x^* , приносящий наибольшую прибыль, нужно решить оптимизационную задачу

$$\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\},$$

где включение $x \in S$ представляет другие (нересурсные) ограничения.

Основной сценарий

- Пусть вектор x описывает операционный план фирмы,
- а $f(x) = -c(x)$, где $c(x)$ есть чистая прибыль фирмы, использующей план x .
- Неравенства $g_i(x) = r_i(x) - b_i \leq 0, i \in I = \{1, \dots, m\}$ — представляют ограничения на ресурсы (труд, электроэнергию, складские помещения и т. д.), или выражают лимиты, установленные регулируемыми органами (например, на выброс парниковых газов).
- Чтобы найти план x^* , приносящий наибольшую прибыль, нужно решить оптимизационную задачу

$$\min\{f(x) : g_i(x) \leq 0, \quad i \in I; x \in S\},$$

где включение $x \in S$ представляет другие (нересурсные) ограничения.

Альтернативный сценарий

- Теперь ресурсные ограничения могут нарушаться за определенную плату. Пусть $\lambda_i \geq 0$ есть цена ресурса i :
 - если имеется перерасход ресурса i , $g_i(x) > 0$, то фирма платит за ресурс сумму $\lambda_i g_i(x)$;
 - если ресурс i не используется полностью, $g_i(x) < 0$, то фирма получает сумму $-\lambda_i g_i(x)$.
- Скажем, если неравенство $g_i(x) \leq 0$ задает ограничение на складские помещения, то λ_i — это стоимость одного квадратного метра складских помещений; фирма может как арендовать дополнительные площади, так и сама сдавать в аренду неиспользуемые складские помещения.
- В этом новом сценарии суммарные издержки фирмы, использующей план x , равны $L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x)$.

Альтернативный сценарий

- Теперь ресурсные ограничения могут нарушаться за определенную плату. Пусть $\lambda_i \geq 0$ есть цена ресурса i :
 - если имеется перерасход ресурса i , $g_i(x) > 0$, то фирма платит за ресурс сумму $\lambda_i g_i(x)$;
 - если ресурс i не используется полностью, $g_i(x) < 0$, то фирма получает сумму $-\lambda_i g_i(x)$.
- Скажем, если неравенство $g_i(x) \leq 0$ задает ограничение на складские помещения, то λ_i — это стоимость одного квадратного метра складских помещений; фирма может как арендовать дополнительные площади, так и сама сдавать в аренду неиспользуемые складские помещения.
- В этом новом сценарии суммарные издержки фирмы, использующей план x , равны $L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x)$.

Альтернативный сценарий

- Теперь ресурсные ограничения могут нарушаться за определенную плату. Пусть $\lambda_i \geq 0$ есть цена ресурса i :
 - если имеется перерасход ресурса i , $g_i(x) > 0$, то фирма платит за ресурс сумму $\lambda_i g_i(x)$;
 - если ресурс i не используется полностью, $g_i(x) < 0$, то фирма получает сумму $-\lambda_i g_i(x)$.
- Скажем, если неравенство $g_i(x) \leq 0$ задает ограничение на складские помещения, то λ_i — это стоимость одного квадратного метра складских помещений; фирма может как арендовать дополнительные площади, так и сама сдавать в аренду неиспользуемые складские помещения.
- В этом новом сценарии суммарные издержки фирмы, использующей план x , равны $L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x)$.

Альтернативный сценарий

- Теперь ресурсные ограничения могут нарушаться за определенную плату. Пусть $\lambda_i \geq 0$ есть цена ресурса i :
 - если имеется перерасход ресурса i , $g_i(x) > 0$, то фирма платит за ресурс сумму $\lambda_i g_i(x)$;
 - если ресурс i не используется полностью, $g_i(x) < 0$, то фирма получает сумму $-\lambda_i g_i(x)$.
- Скажем, если неравенство $g_i(x) \leq 0$ задает ограничение на складские помещения, то λ_i — это стоимость одного квадратного метра складских помещений; фирма может как арендовать дополнительные площади, так и сама сдавать в аренду неиспользуемые складские помещения.
- В этом новом сценарии суммарные издержки фирмы, использующей план x , равны $L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x)$.

Альтернативный сценарий

- Теперь ресурсные ограничения могут нарушаться за определенную плату. Пусть $\lambda_i \geq 0$ есть цена ресурса i :
 - если имеется перерасход ресурса i , $g_i(x) > 0$, то фирма платит за ресурс сумму $\lambda_i g_i(x)$;
 - если ресурс i не используется полностью, $g_i(x) < 0$, то фирма получает сумму $-\lambda_i g_i(x)$.
- Скажем, если неравенство $g_i(x) \leq 0$ задает ограничение на складские помещения, то λ_i — это стоимость одного квадратного метра складских помещений; фирма может как арендовать дополнительные площади, так и сама сдавать в аренду неиспользуемые складские помещения.
- В этом новом сценарии суммарные издержки фирмы, использующей план x , равны $L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x)$.

Альтернативный сценарий

- Скажем, если неравенство $g_i(x) \leq 0$ задает ограничение на складские помещения, то λ_i — это стоимость одного квадратного метра складских помещений; фирма может как арендовать дополнительные площади, так и сама сдавать в аренду неиспользуемые складские помещения.
- В этом новом сценарии суммарные издержки фирмы, использующей план x , равны $L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x)$.
- Стремясь минимизировать издержки, фирма находит свой оптимальный план $x(\lambda)$, решая задачу

$$w(\lambda) = \min\{L(x, \lambda) : x \in S\}.$$

- Это значит, что значение $-w(\lambda)$ есть оптимальная прибыль фирмы при ценах на ресурсы, заданных вектором λ .

Альтернативный сценарий

- Скажем, если неравенство $g_i(x) \leq 0$ задает ограничение на складские помещения, то λ_i — это стоимость одного квадратного метра складских помещений; фирма может как арендовать дополнительные площади, так и сама сдавать в аренду неиспользуемые складские помещения.
- В этом новом сценарии суммарные издержки фирмы, использующей план x , равны $L(x, \lambda) = f(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i g_i(x)$.
- Стремясь минимизировать издержки, фирма находит свой оптимальный план $x(\lambda)$, решая задачу

$$w(\lambda) = \min\{L(x, \lambda) : x \in S\}.$$

- Это значит, что значение $-w(\lambda)$ есть оптимальная прибыль фирмы при ценах на ресурсы, заданных вектором λ .

План лекции

- 1 Двойственность Лагранжа
 - Двойственная функция Лагранжа
 - Слабая и сильная двойственность
 - Разрыв двойственности
- 2 Экономическая интерпретация лагранжевой двойственности
 - Два сценария
 - Интерпретация слабой и сильной теорем двойственности

Интерпретация слабой теоремы двойственности

Используя представленную выше интерпретацию, мы можем перефразировать слабую теорему двойственности следующим образом:

Утверждение

- 1. *при любых ценах на ресурсы оптимальная прибыль фирмы в ситуации, когда разрешено продавать и покупать ресурсы, не меньше оптимальной прибыли фирмы в ситуации, когда покупать и продавать ресурсы нельзя;*
- 2. *величину разрыва двойственности можно интерпретировать как наименьшую возможную выгоду (при самых неблагоприятных ценах на ресурсы), которую может получить фирма, от возможности покупать и продавать ресурсы.*

Интерпретация слабой теоремы двойственности

Используя представленную выше интерпретацию, мы можем перефразировать слабую теорему двойственности следующим образом:

Утверждение

- 1 при любых ценах на ресурсы оптимальная прибыль фирмы в ситуации, когда разрешено продавать и покупать ресурсы, не меньше оптимальной прибыли фирмы в ситуации, когда покупать и продавать ресурсы нельзя;*
- 2 величину разрыва двойственности можно интерпретировать как наименьшую возможную выгоду (при самых неблагоприятных ценах на ресурсы), которую может получить фирма, от возможности покупать и продавать ресурсы.*

Интерпретация слабой теоремы двойственности

Используя представленную выше интерпретацию, мы можем перефразировать слабую теорему двойственности следующим образом:

Утверждение

- 1 *при любых ценах на ресурсы оптимальная прибыль фирмы в ситуации, когда разрешено продавать и покупать ресурсы, не меньше оптимальной прибыли фирмы в ситуации, когда покупать и продавать ресурсы нельзя;*
- 2 *величину разрыва двойственности можно интерпретировать как наименьшую возможную выгоду (при самых неблагоприятных ценах на ресурсы), которую может получить фирма, от возможности покупать и продавать ресурсы.*

Интерпретация сильной теоремы двойственности

- Пусть справедлива сильная теорема двойственности и $f(x^*) = w(\lambda^*)$, где λ^* есть оптимальное решение двойственной задачи $\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}^m\}$.
- В таком случае λ^* можно интерпретировать как вектор цен ресурсов, при которых фирма не получает выгоды от покупки и продажи ресурсов.
- Поэтому компоненты вектора λ^* называют *теневыми ценами* ресурсов.
- При выполнении сильной теоремы двойственности должно выполняться условие дополняющей нежесткости
$$\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m,$$
- из которого следует, что

Утверждение

теневые цены не полностью использованных ресурсов равны нулю.

Интерпретация сильной теоремы двойственности

- Пусть справедлива сильная теорема двойственности и $f(x^*) = w(\lambda^*)$, где λ^* есть оптимальное решение двойственной задачи $\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}^m\}$.
- В таком случае λ^* можно интерпретировать как вектор цен ресурсов, при которых фирма не получает выгоды от покупки и продажи ресурсов.
- Поэтому компоненты вектора λ^* называют *теневыми ценами* ресурсов.
- При выполнении сильной теоремы двойственности должно выполняться условие дополняющей нежесткости
$$\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m,$$
- из которого следует, что

Утверждение

теневые цены не полностью использованных ресурсов равны нулю.

Интерпретация сильной теоремы двойственности

- Пусть справедлива сильная теорема двойственности и $f(x^*) = w(\lambda^*)$, где λ^* есть оптимальное решение двойственной задачи $\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}^m\}$.
- В таком случае λ^* можно интерпретировать как вектор цен ресурсов, при которых фирма не получает выгоды от покупки и продажи ресурсов.
- Поэтому компоненты вектора λ^* называют *теневыми ценами ресурсов*.
- При выполнении сильной теоремы двойственности должно выполняться условие дополняющей нежесткости
$$\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m,$$
- из которого следует, что

Утверждение

теневые цены не полностью использованных ресурсов равны нулю.

Интерпретация сильной теоремы двойственности

- Пусть справедлива сильная теорема двойственности и $f(x^*) = w(\lambda^*)$, где λ^* есть оптимальное решение двойственной задачи $\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}^m\}$.
- В таком случае λ^* можно интерпретировать как вектор цен ресурсов, при которых фирма не получает выгоды от покупки и продажи ресурсов.
- Поэтому компоненты вектора λ^* называют *теневыми ценами* ресурсов.
- При выполнении сильной теоремы двойственности должно выполняться условие дополняющей нежесткости

$$\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m,$$

- из которого следует, что

Утверждение

теневые цены не полностью использованных ресурсов равны нулю.

Интерпретация сильной теоремы двойственности

- Пусть справедлива сильная теорема двойственности и $f(x^*) = w(\lambda^*)$, где λ^* есть оптимальное решение двойственной задачи $\max\{w(\lambda) : \lambda \in \mathbb{R}^m\}$.
- В таком случае λ^* можно интерпретировать как вектор цен ресурсов, при которых фирма не получает выгоды от покупки и продажи ресурсов.
- Поэтому компоненты вектора λ^* называют *теневыми ценами* ресурсов.
- При выполнении сильной теоремы двойственности должно выполняться условие дополняющей нежесткости

$$\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m,$$

- **из которого следует, что**

Утверждение

теневые цены не полностью использованных ресурсов равны нулю.

Док-во сильной теоремы двойств.: необходимость

- Если $w(\lambda^*) = f(x^*)$, то

- $$f(x^*) = w(\lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*)$$

$$\leq L(x^*, \lambda^*) = f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*).$$

- Откуда $\sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \geq 0$.
- Но поскольку все слагаемые в левой части этого неравенства неположительны ($\lambda_i^* \geq 0, g_i(x^*) \leq 0$),
- то справедливы равенства: $\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m$.
- Теперь из [теоремы об св-вах седл. точек](#) следует, что пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Ланранжа.

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: необходимость

- Если $w(\lambda^*) = f(x^*)$, то
- $$f(x^*) = w(\lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*)$$

$$\leq L(x^*, \lambda^*) = f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*).$$
- Откуда $\sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \geq 0$.
- Но поскольку все слагаемые в левой части этого неравенства неположительны ($\lambda_i^* \geq 0, g_i(x^*) \leq 0$),
- то справедливы равенства: $\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m$.
- Теперь из [теоремы об св-вах седл. точек](#) следует, что пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Ланранжа.

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: необходимость

- Если $w(\lambda^*) = f(x^*)$, то
- $$f(x^*) = w(\lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*)$$

$$\leq L(x^*, \lambda^*) = f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*).$$
- Откуда $\sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \geq 0$.
- Но поскольку все слагаемые в левой части этого неравенства неположительны ($\lambda_i^* \geq 0, g_i(x^*) \leq 0$),
- то справедливы равенства: $\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m$.
- Теперь из [теоремы об св-вах седл. точек](#) следует, что пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа.

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: необходимость

- Если $w(\lambda^*) = f(x^*)$, то
- $$f(x^*) = w(\lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*)$$

$$\leq L(x^*, \lambda^*) = f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*).$$
- Откуда $\sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \geq 0$.
- Но поскольку все слагаемые в левой части этого неравенства неположительны ($\lambda_i^* \geq 0, g_i(x^*) \leq 0$),
- то справедливы равенства: $\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m$.
- Теперь из [теоремы об св-вах седл. точек](#) следует, что пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Ланранжа.

[← Вернуться к формулировке](#)

Док-во сильной теоремы двойств.: необходимость

- Если $w(\lambda^*) = f(x^*)$, то
- $$f(x^*) = w(\lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*)$$

$$\leq L(x^*, \lambda^*) = f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*).$$
- Откуда $\sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \geq 0$.
- Но поскольку все слагаемые в левой части этого неравенства неположительны ($\lambda_i^* \geq 0, g_i(x^*) \leq 0$),
- то справедливы равенства: $\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m$.
- Теперь из [теоремы об-вах седл. точек](#) следует, что пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа.

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: необходимость

- Если $w(\lambda^*) = f(x^*)$, то
- $$f(x^*) = w(\lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*)$$

$$\leq L(x^*, \lambda^*) = f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*).$$
- Откуда $\sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \geq 0$.
- Но поскольку все слагаемые в левой части этого неравенства неположительны ($\lambda_i^* \geq 0, g_i(x^*) \leq 0$),
- то справедливы равенства: $\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m$.
- Теперь из [теоремы об св-вах седл. точек](#) следует, что пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа.

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: необходимость

- Если $w(\lambda^*) = f(x^*)$, то
- $$f(x^*) = w(\lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*)$$

$$\leq L(x^*, \lambda^*) = f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*).$$
- Откуда $\sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \geq 0$.
- Но поскольку все слагаемые в левой части этого неравенства неположительны ($\lambda_i^* \geq 0, g_i(x^*) \leq 0$),
- то справедливы равенства: $\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m$.
- Теперь из [теоремы об экстремальных точках](#) следует, что пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа.

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: необходимость

- Если $w(\lambda^*) = f(x^*)$, то
- $$f(x^*) = w(\lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*)$$

$$\leq L(x^*, \lambda^*) = f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*).$$
- Откуда $\sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \geq 0$.
- Но поскольку все слагаемые в левой части этого неравенства неположительны ($\lambda_i^* \geq 0, g_i(x^*) \leq 0$),
- то справедливы равенства: $\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m$.
- Теперь из [теоремы об условиях седл. точек](#) следует, что пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Лагранжа.

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: необходимость

- Если $w(\lambda^*) = f(x^*)$, то
- $$f(x^*) = w(\lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*)$$

$$\leq L(x^*, \lambda^*) = f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*).$$
- Откуда $\sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \geq 0$.
- Но поскольку все слагаемые в левой части этого неравенства неположительны ($\lambda_i^* \geq 0, g_i(x^*) \leq 0$),
- то справедливы равенства: $\lambda_i^* g_i(x^*) = 0, \quad i = 1, \dots, m$.
- Теперь из теоремы о св-вах седл. точек следует, что пара (x^*, λ^*) образует седловую точку функции Ланранжа.

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: достаточность

- Если (x^*, λ^*) — седловая точка функции Лагранжа,
- то по [теореме Лагранжа](#) точка x^* является оптимальным решением прямой задачи (1),
- а в силу [теоремы о св-вах седл. точек](#) справедливы равенства:

$$\begin{aligned}
 f(x^*) &= f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \\
 &= L(x^*, \lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*) = w(\lambda^*).
 \end{aligned}$$

- Поскольку $w(\lambda^*) = f(x^*) \geq w(\lambda)$ для всех $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$,
- то λ^* — оптимальное решение двойственной задачи (2).

[← Вернуться к формулировке](#)

Док-во сильной теоремы двойств.: достаточность

- Если (x^*, λ^*) — седловая точка функции Лагранжа,
- то по **теореме Лагранжа** точка x^* является оптимальным решением прямой задачи (1),
- а в силу **теоремы о св-вах седл. точек** справедливы равенства:

$$\begin{aligned}
 f(x^*) &= f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \\
 &= L(x^*, \lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*) = w(\lambda^*).
 \end{aligned}$$

- Поскольку $w(\lambda^*) = f(x^*) \geq w(\lambda)$ для всех $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$,
- то λ^* — оптимальное решение двойственной задачи (2).

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: достаточность

- Если (x^*, λ^*) — седловая точка функции Лагранжа,
- то по **теореме Лагранжа** точка x^* является оптимальным решением прямой задачи (1),
- а в силу **теоремы о св-вах седл. точек** справедливы равенства:

$$\begin{aligned}
 f(x^*) &= f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \\
 &= L(x^*, \lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*) = w(\lambda^*).
 \end{aligned}$$

- Поскольку $w(\lambda^*) = f(x^*) \geq w(\lambda)$ для всех $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$,
- то λ^* — оптимальное решение двойственной задачи (2).

◀ Вернуться к формулировке

Док-во сильной теоремы двойств.: достаточность

- Если (x^*, λ^*) — седловая точка функции Лагранжа,
- то по [теореме Лагранжа](#) точка x^* является оптимальным решением прямой задачи (1),
- а в силу [теоремы о св-вах седл. точек](#) справедливы равенства:

$$\begin{aligned}
 f(x^*) &= f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \\
 &= L(x^*, \lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*) = w(\lambda^*).
 \end{aligned}$$

- Поскольку $w(\lambda^*) = f(x^*) \geq w(\lambda)$ для всех $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$,
- то λ^* — оптимальное решение двойственной задачи (2).

[← Вернуться к формулировке](#)

Док-во сильной теоремы двойств.: достаточность

- Если (x^*, λ^*) — седловая точка функции Лагранжа,
- то по [теореме Лагранжа](#) точка x^* является оптимальным решением прямой задачи (1),
- а в силу [теоремы о св-вах седл. точек](#) справедливы равенства:

$$\begin{aligned}
 f(x^*) &= f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \\
 &= L(x^*, \lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*) = w(\lambda^*).
 \end{aligned}$$

- Поскольку $w(\lambda^*) = f(x^*) \geq w(\lambda)$ для всех $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$,
- то λ^* — оптимальное решение двойственной задачи (2).

[← Вернуться к формулировке](#)

Док-во сильной теоремы двойств.: достаточность

- Если (x^*, λ^*) — седловая точка функции Лагранжа,
- то по [теореме Лагранжа](#) точка x^* является оптимальным решением прямой задачи (1),
- а в силу [теоремы о св-вах седл. точек](#) справедливы равенства:

$$\begin{aligned}
 f(x^*) &= f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \\
 &= L(x^*, \lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*) = w(\lambda^*).
 \end{aligned}$$

- Поскольку $w(\lambda^*) = f(x^*) \geq w(\lambda)$ для всех $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$,
- то λ^* — оптимальное решение двойственной задачи (2).

[← Вернуться к формулировке](#)

Док-во сильной теоремы двойств.: достаточность

- Если (x^*, λ^*) — седловая точка функции Лагранжа,
- то по [теореме Лагранжа](#) точка x^* является оптимальным решением прямой задачи (1),
- а в силу [теоремы о св-вах седл. точек](#) справедливы равенства:

$$\begin{aligned}
 f(x^*) &= f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \\
 &= L(x^*, \lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*) = w(\lambda^*).
 \end{aligned}$$

- Поскольку $w(\lambda^*) = f(x^*) \geq w(\lambda)$ для всех $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$,
- то λ^* — оптимальное решение двойственной задачи (2).

[← Вернуться к формулировке](#)

Док-во сильной теоремы двойств.: достаточность

- Если (x^*, λ^*) — седловая точка функции Лагранжа,
- то по [теореме Лагранжа](#) точка x^* является оптимальным решением прямой задачи (1),
- а в силу [теоремы о св-вах седл. точек](#) справедливы равенства:

$$\begin{aligned}
 f(x^*) &= f(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i^* g_i(x^*) \\
 &= L(x^*, \lambda^*) = \min_{x \in S} L(x, \lambda^*) = w(\lambda^*).
 \end{aligned}$$

- Поскольку $w(\lambda^*) = f(x^*) \geq w(\lambda)$ для всех $\lambda \in \mathbb{R}_+^m$,
- то λ^* — оптимальное решение двойственной задачи (2).

[← Вернуться к формулировке](#)

Свойства седловых точек

Теорема

Точка $(\bar{x}, \bar{\lambda}) \in S \times \mathbb{R}_+^m$ является седловой для функции $L(x, \lambda)$ тогда и только тогда, когда

$$\begin{aligned}L(\bar{x}, \bar{\lambda}) &= \min_{x \in S} L(x, \bar{\lambda}), \\g_i(\bar{x}) &\leq 0, \quad i \in I, \\ \bar{\lambda}_i g_i(\bar{x}) &= 0, \quad i \in I.\end{aligned}$$

[◀ К док-ву необходимости](#)[◀ К док-ву достаточности](#)

Достаточное условие оптимальности

Теорема

Если пара $(\bar{x}, \bar{\lambda}) \in S \times \mathbb{R}_+^m$ есть седловая точка функции $L(x, \lambda)$, то \bar{x} является глобальным минимумом в задаче (1).

* Вернуться к доказательству

Достаточное условие оптимальности

Теорема

Если пара $(\bar{x}, \bar{\lambda}) \in S \times \mathbb{R}_+^m$ есть седловая точка функции $L(x, \lambda)$, то \bar{x} является глобальным минимумом в задаче (1).

◀ Вернуться к доказательству