

Двойственность. Финал

① Анализ чувствительности

$$f_0(x) \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n} (P) \quad \left| \quad \begin{array}{l} f_i(x) \leq 0 \\ h_j(x) = 0 \end{array} \right.$$

ρ^*

$$f_0(x) \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n} \quad (*) \quad \begin{array}{l} f_i(x) \leq u_i \\ h_j(x) = v_j \end{array}$$

опт. решение (*)

$$\rho^*(u, v)$$

$$\rho^*(0, 0) = \rho^*$$

$u_i = 0 \rightarrow$ исх. задача

$u_i > 0 \rightarrow$ условие i ослабло

$u_i < 0 \rightarrow$ условие i усилилось

FUN FACT:
если (P) - СОР,
то $\rho^*(u, v)$ -
выпуклая по u, v

Докажем нр-во:

Если есть сильная двойственность в (P):

λ^*, ν^*
опт. решение
двойств
задачи

$$\rho^*(u, v) \geq \rho^* - \lambda^{*T} u - \nu^{*T} v \quad (\text{SENS})$$

$$\rho^* = d^* = g(\lambda^*, \nu^*) \leq$$

$$\leq f_0(x) + \lambda^{*T} f(x) + \nu^{*T} h(x) \leq$$

$x \in$ бюджетном мн-ве возм. задачи (*)

$$\leq f_0(x) + \lambda^T \cdot u + \nu^T \cdot v$$

$$\Rightarrow f_0(x) \geq p^* - \lambda^T u - \nu^T v$$

$\forall x \in$
 бюджет.
 МН-ВА
 (*)

$$p^*(u, v) \geq p^* - \lambda^T u - \nu^T v$$

i -ое огр. нер-во активую

$$\lambda_i > 0$$

нулю

λ_i - больше

$$u_i < 0$$

$$p^*(u, v) \geq p^* - \lambda_i \cdot u_i \geq p^*$$

②

имеется сильная двойственность

Локальный анализ чувствительности задачи:

$$\frac{\partial p^*(0,0)}{\partial u_i} = -\lambda_i^* ; \quad \frac{\partial p^*(0,0)}{\partial v_j} = -\nu_j^*$$

док-во: рассмотрим возмущение i -ого ограничения.

пусть $p^*(u, v)$ унар. функ.

$$u_i \neq 0 \quad v = 0$$

соплатив

(SENS):

$$\frac{p^*(0+t \cdot e_i, 0) - p^*(0,0)}{t} \geq$$

e_i - i -ый едич. вектор

$$\frac{p^*(0,0) - \lambda_i^* \cdot t - p^*(0,0)}{t} \geq -\lambda_i^*$$

$$t > 0 \quad \lim_{t \rightarrow +0} \frac{P^*(t \cdot e_i, 0) - P^*(0, 0)}{t} \geq -\lambda_i$$

$$\frac{t < 0}{P^*(t e_i, 0) - P^*(0, 0)} \geq -\lambda_i^* t \quad | : t$$

$$\lim_{t \rightarrow -0} \frac{P^*(t e_i, 0) - P^*(0, 0)}{t} \leq -\lambda_i^*$$

\Rightarrow

$$\frac{\partial P^*(0, 0)}{\partial u_i} = -\lambda_i^*$$

③ Бизнес

$x \in \mathbb{R}^n$ - как функц. предприятия

$f_0(x)$ - стоимость функционирования предприятия

$-f_0(x)$ - прибыль предприятия

$f_i(x) \leq 0$ - ограничения ресурсов

$$f_0(x) \rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^n} \quad f_i(x) \leq 0 \quad (B)$$

$$L(x, \lambda) = f_0(x) + \lambda^T f(x)$$

\uparrow
стоимость

функц. предприятия
при условии, что

возможно нарушать ограничения со штрафом λ

$$g(\lambda) = \inf_x L(x, \lambda)$$

двойственная
задача

↑
наилучшая стоимость
при заданных штрафах λ

$$g(\lambda) \rightarrow \max_{\lambda} \lambda \geq 0$$

d^* — опт. решение двойств.
задачи
наилучшая стоимость
при наиболее
вражд.
штрафах

(в)
если в бизнесе есть сильная двойственность

$$\frac{\partial p^*(u)}{\partial u_k} (u=0) = -\lambda_k^*$$

$$p^*(u)$$

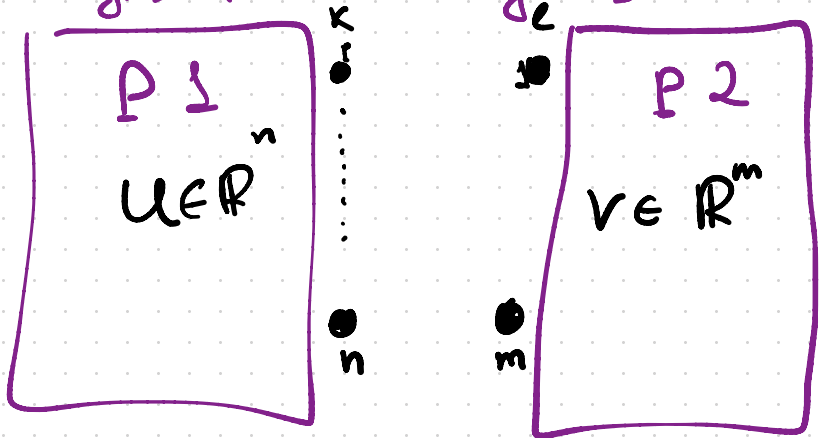
в начале

$$p^*(0) = p^*$$

$$p^*(u = \frac{1}{100}) \text{ чуть меньше } p^*$$

поэтому λ^* — SHADOW PRICES
(теневые цены)

Mixed strategies for matrix games



P_1 генерирует шаг $k \in [1, n]$ с вероятностью u_k

$$1^T u = 1 \quad u \geq 0$$

P_2 генерирует шаг $l \in [1, m]$ с вероятностью v_l

$P_1 \xrightarrow{\text{платит}} P_2$ деньги

P_{kl} ← матрица размера $n \times m$

$$\sum_{l=1}^m \sum_{k=1}^n u_k v_l \cdot P_{kl}$$

$$\downarrow$$

$$u^T P v$$

$1 \times n \quad n \times m \quad m \times 1$

— МАТ. ожидание того, сколько денег

Далее рассмотрим задачу P1:
и задачу P2

$$(P^T u)^T \cdot v$$

$$u^T P v \rightarrow \max_{v \in \mathbb{R}^m} \\ v \geq 0 \\ \mathbf{1}^T v = 1$$

$$\sum_{i=1}^n (P^T u)_i \cdot v_i \rightarrow \max_{v \in \mathbb{R}^m} \\ v \geq 0 \\ \mathbf{1}^T v = 1$$

$$\Leftrightarrow (P^T u)_i \rightarrow \max_{i \in \{1, \dots, m\}}$$

тогда P1

$$\min_{u \geq 0} \max_i (P^T u)_i \quad \begin{pmatrix} P^T & \mathbf{1} \\ \mathbf{1}^T & 1 \end{pmatrix} \\ \mathbf{1}^T u = 1 \\ P_1^*$$

Давайте рассмотрим задачу ст. 3 P2:

$$\begin{aligned} \max_{v \in R} \min_i (Pv)_i \\ \mathbf{1}^T v = 1 \\ v \geq 0 \end{aligned}$$

$$(Pr 2)$$

$$P_2^*$$

по построению

$$P_2^* \leq P_1^*$$

ОКАЗЫВАЕТСЯ (Pr 1) и (Pr 2) эквивалентны

и имеет

сильное

эквивалентность

к

групп

к

групп

$$P_1^* = P_2^*$$

(Pr 1):

$$\begin{aligned} \min_{u \geq 0} \max_i (P^T u)_i \\ \mathbf{1}^T u = 1 \end{aligned}$$

$$(Pr 1)$$

$$P_1^*$$

$$\min t$$

$$u \geq 0$$

$$1^T u = 1$$

$$P^T u \leq t \cdot 1$$

$$P^T u$$



eg. вектор

$$L = t + \lambda^T (P^T u - t \cdot 1) - \mu^T \cdot u + \nu (1 - 1^T u) =$$
$$= \nu + (1 - 1^T \lambda) t + (P \lambda - \nu \cdot 1 - \mu)^T \cdot u$$

$$g(\lambda, \mu, \nu) = \inf_{t, u} L = \begin{cases} \nu & , \\ & 1^T \lambda = 1 \\ & P \lambda - \nu \cdot 1 = \mu \end{cases}$$

$$g(\lambda, \mu, \nu) \rightarrow \max_{\lambda, \mu, \nu}$$

$$\nu \rightarrow$$

$$\max$$

$$\lambda \geq 0$$

$$\mu \geq 0$$

$$1^T \lambda = 1$$

$$P \lambda - \nu \cdot 1 = \mu$$

\Downarrow \rightarrow \max $\lambda \geq 0$ $\mathbb{1}^T \lambda = 1$ $\rho \lambda \leq \cdot \nu \cdot \mathbb{1}$