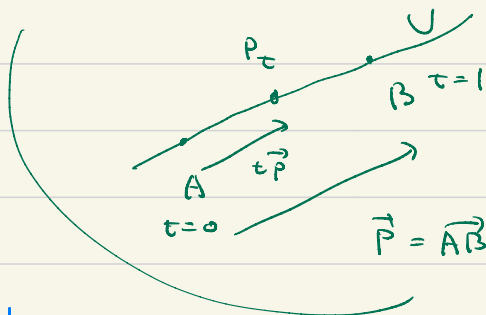


$U \subset \mathbb{R}^2$  開, 凸  $f: U \rightarrow \mathbb{R}$   
 $C^2$  且  $\mathbb{R}$ .

$f$  凹函數

$A, B \in U, A \neq B,$

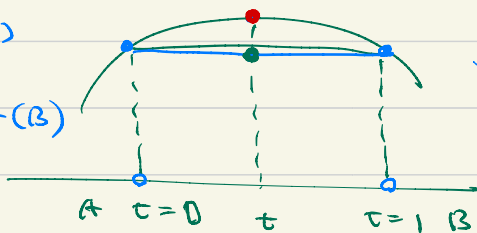
$$f(P_t) = F(t)$$



$$0 < t < 1$$

$$F(t) \geq (1-t)F(0) + tF(1)$$

$$f(P_t) \geq (1-t)f(A) + tf(B)$$



$$\Leftrightarrow (H(f)(P) \vec{v}, \vec{v}) \leq 0 \quad (P \in U, \vec{v} \in \mathbb{R}^2)$$

$$\Leftrightarrow f_{xx}(P) \leq 0, f_{yy}(P) \leq 0.$$

$$\Rightarrow \det(H(f)(P)) \geq 0. \quad (\forall P \in U)$$

凹関数の応用 (費用の最小化)

$u: \mathbb{R}_{++}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  凹関数  
 $C^2$  系及.

前提

①  $u_x(P), u_y(P) > 0$  ( $P \in \mathbb{R}_{++}^2$ )

②

$$\begin{vmatrix} 0 & u_x(P) & u_y(P) \\ u_x(P) & & \\ u_y(P) & H(u)(P) & \end{vmatrix} > 0 \quad (P \in \mathbb{R}_{++}^2)$$

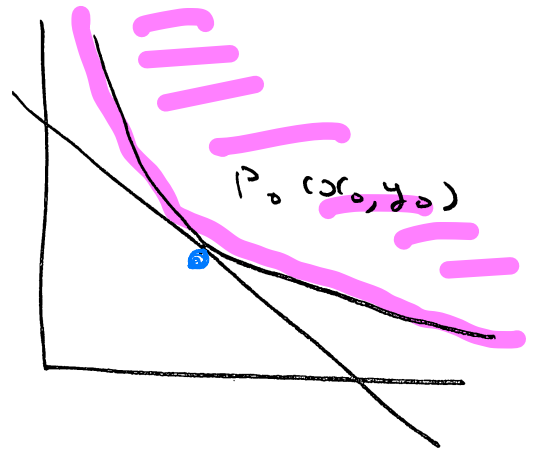
③

$\exists a \in \mathbb{R}$   $u$  は  $a$  での  $\mathbb{R}_{++}^2$  の準凹関数

$\bar{u} - u(x, y) = 0$  の下で  $f(x, y) = px + qy$  を最小化.

すなわち  $\exists \mu \in \mathbb{R}$

$$\begin{cases} p - \mu u_x(P_0) = 0 \\ q - \mu u_y(P_0) = 0 \\ \bar{u} - u(P_0) = 0 \end{cases}$$



$\Rightarrow$

$px + qy > px_0 + qy_0$

(  $\bar{u} - u(x, y) = 0$

$(x, y) \neq (x_0, y_0)$  )

したがって,

④ この問題をラグランジュ乗数法で解く

$$\begin{cases} p - \mu \cdot u_x(x, y) = 0 \\ q - \mu \cdot u_y(x, y) = 0 \\ \bar{u} - u(x, y) = 0 \end{cases}$$

$\mu = \mu^*(p, q, \bar{u})$

よって  $x = x^*(p, q, \bar{u})$

$y = y^*(p, q, \bar{u})$

を得る.  $x, y, \mu (= \lambda)$

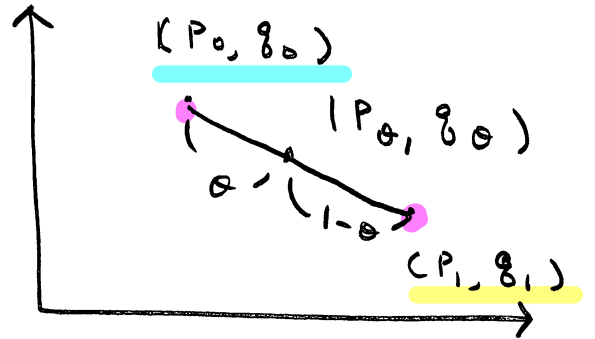


$$E(p, q, \bar{u}) = p x^*(p, q, \bar{u}) + q y^*(p, q, \bar{u})$$

を得る。

u を止めて p, q について考える

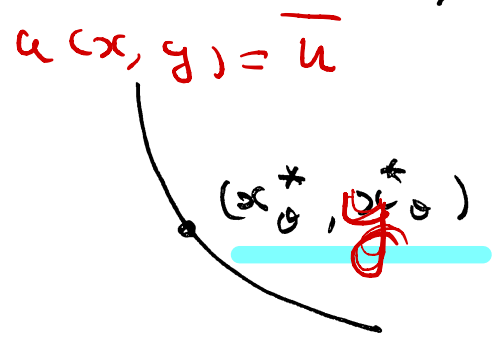
$$\begin{aligned} (p_\theta, q_\theta) \\ = ((1-\theta)p_0 + \theta p_1, \\ (1-\theta)q_0 + \theta q_1) \end{aligned}$$



とある。

$$x_\theta^* = x^*(p_\theta, q_\theta, \bar{u})$$

$$y_\theta^* = y^*(p_\theta, q_\theta, \bar{u})$$



とある。

$$u(x_\theta^*, y_\theta^*) = \bar{u}$$

⇐ 第1章の条件  
 $\bar{u} = u(x_\theta^*, y_\theta^*)$   
 $\bar{u} = u(x_\theta^*, y_\theta^*)$

$$E(p_\theta, q_\theta, \bar{u}) = p_\theta x_\theta^* + q_\theta y_\theta^*$$

⇐

$$E(p_0, q_0, \bar{u}) \leq p_0 x_\theta^* + q_0 y_\theta^*$$

$$E(p_1, q_1, \bar{u}) \leq p_1 x_\theta^* + q_1 y_\theta^*$$

⇐ E の定義から分かる。

$0 < \theta < 1$  かつ  $(1-\theta), \theta > 0$  である。

$$(1-\theta) \in (P_0, g_0, \bar{u}) + \theta \in (P_1, g_1, \bar{u})$$

$$\leq (1-\theta) p_0 x_\theta^* + (1-\theta) g_0 y_\theta^*$$

$$+ \theta p_1 x_\theta^* + \theta g_1 y_\theta^*$$

$$= ((1-\theta)p_0 + \theta p_1) x_\theta^* + ((1-\theta)g_0 + \theta g_1) y_\theta^*$$

$$= p_\theta x_\theta^* + g_\theta y_\theta^* = \in (P_\theta, g_\theta, \bar{u})$$

から  $\in (P, g, \bar{u})$  かつ  $P, g$  である。  $\square$

復

開凸  $U \subset \mathbb{R}^2$ ,  $f: U \rightarrow \mathbb{R}$

$\Rightarrow \mathbb{R}^2$

$f$  の  $\square$

$\Leftrightarrow$

$J_{xx}(P), J_{yy}(P) \leq 0$

かつ  $H(f)(P) \geq 0$

$(P \in U)$

$\in P, \in g$  である。

$$\in P = x^*(P, g, \bar{u}), \in g = y^*(P, g, \bar{u}) \quad \leftarrow$$

0.3

$$\frac{\partial x^*}{\partial P} \leq 0, \frac{\partial y^*}{\partial g} \leq 0 \quad \leftarrow$$

0.4

また  $\square$  である。