

Formulas

Trini Correa

Funciones de varias variables y técnicas de estática comparativa

elasticidad Precio

$$\varepsilon_{y,x} = \frac{\partial y}{\partial x} \cdot \frac{x}{y}$$

elasticidad sustitución

$$\frac{\partial (K/L)}{\partial TMS} \cdot \frac{TMS}{K/L} \quad \frac{\partial (\ln(K/L))}{\partial (\ln(TMS))}$$

elasticidad Producto total

$$\varepsilon_{p_T(q)} = \frac{PMg L_1}{PMg L_2} + \frac{PMg K_1}{PMg K_2}$$

derivada implícita

$$y' = - \frac{f_x}{f_y}$$

diferencial

$$dU = \frac{\partial U}{\partial u} du + \frac{\partial U}{\partial \sigma} d\sigma = 0$$

→ TMS

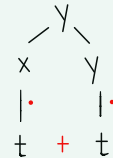


Plano tangente

$$L(x,y) = z = F(a,b) + f_x(a,b) \cdot (x-a) + f_y(a,b) \cdot (y-b)$$

regla de la cadena con dos variables

$$\frac{\partial y}{\partial t} = \frac{\partial y}{\partial x} \cdot \frac{\partial x}{\partial t} + \frac{\partial y}{\partial y} \cdot \frac{\partial y}{\partial t}$$



homogeneidad

$$y(t, x, t_y) = t^k y(x, y)$$

la TMS es homogénea de grado 0
la derivada de una homogénea es de grado k-1

$$f(\lambda L, \lambda K) > \lambda^\theta f(L, K) \quad \theta > 1 \quad \text{rendimientos crecientes a escala}$$

$$f(\lambda L, \lambda K) = \lambda^\theta f(L, K) \quad \theta = 1 \quad \text{rendimientos constantes a escala}$$

$$f(\lambda L, \lambda K) < \lambda^\theta f(L, K) \quad \theta < 1 \quad \text{rendimientos decrecientes a escala}$$

teorema de Euler

$$x \frac{\partial F(x,y)}{\partial x} + y \frac{\partial F(x,y)}{\partial y} = K F(x,y)$$

Leibniz

$$\frac{d}{dt} \int_{a(t)}^{b(t)} f(t,x) dx = f(t, b(t)) b'(t) - f(t, a(t)) a'(t) + \int_{a(t)}^{b(t)} \frac{\partial f(t,x)}{\partial t} dx$$

$$\frac{d}{dt} \int_{a(t)}^b f(t,x) dx = -f(t, a(t)) a'(t) \quad \frac{d}{dt} \int_a^{b(t)} f(t,x) dx = f(t, b(t)) b'(t)$$

Optimización con restricciones de igualdad y desigualdad



cuasi cóncava o convexa
mínimo o máximo local

Weierstrass

Si la restricción es continua y compacta, es decir, su conjunto es cerrado y acotado entonces la función alcanza un mínimo o máximo global.

definición conjunto convexo

$\vec{x}, \vec{y} \in D$; \forall escalar t , tal que $0 \leq t \leq 1 \implies t\vec{x} + (1-t)\vec{y} \in D$

funciones cóncavas y convexas

$t \in [0, 1]$

convexa $F(t\vec{x} + (1-t)\vec{y}) \leq tF(\vec{x}) + (1-t)F(\vec{y})$

cóncava $F(t\vec{x} + (1-t)\vec{y}) \geq tF(\vec{x}) + (1-t)F(\vec{y})$

*Si son estrictamente cóncavas o convexas el signo en ambos casos sería solo mayor o menor (sin el igual)

*Si f es convexa $-f$ es cóncava

¡Importante!

Si una función es cóncava entonces sus máximos locales máximos globales, si es estrictamente cóncava además son únicos, asimismo para las funciones convexas y sus mínimos.

funciones cuasi-convexas

$F: D \subseteq \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}$; D convexo $= \emptyset$, se cumplen las siguientes equivalencias

1. f es cuasi-convexa

2. $\forall \vec{x}, \vec{y} \in D$ y $\forall t \in [0, 1]$, si $F(\vec{x}) \geq F(\vec{y})$ entonces $F(t\vec{x} + (1-t)\vec{y}) \leq F(\vec{x})$

3. el conjunto bajo nivel: $P^c = \{(x, y) \mid F(x, y) \leq c\}$ es convexo $\forall "c"$

*Si son estrictamente cuasi el signo en ambos casos sería solo mayor o menor (sin el igual)

funciones cuasi-cóncava

*si f es cuasi-convexa $-f$ es cuasi-cóncava

$f: D \subseteq \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}; \quad D \text{ convexo} = \emptyset$, se cumplen las siguientes equivalencias

1. f es cuasi-cóncava
2. $\forall \vec{x}, \vec{y} \in D$ y $\forall t \in [0, 1]$, si $f(\vec{x}) \geq f(\vec{y})$ entonces $f(t\vec{x} + (1-t)\vec{y}) \leq f(\vec{x})$
3. el conjunto bajo nivel: $P^c = \{(x, y) \mid f(x, y) \geq c\}$ es convexo $\forall "c"$

★ Importante! ★

una función cóncava o convexa es cuasi-cóncava o cuasi-convexa, Pero no al revés

matriz hessiana oriada (para cuasi convexidad)

$$\begin{bmatrix} 0 & f_x & f_y \\ f_x & f_{xx} & f_{xy} \\ f_y & f_{yx} & f_{yy} \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{blue circle} = H1 \\ \text{blue line} = H2 \\ \text{blue line} = H3 \end{array}$$

función cuasi-cóncava
siempre $h1 = 0$
 $h2 \leq 0$
 $h3 \geq 0$

función cuasi-convexa
siempre $h1 = 0$
 $h2 \geq 0$
 $h3 \leq 0$

método de lagrange: restricciones de igualdad

PASO 1: derivar la restricción e igualarla a cero para ver las condiciones de clasificación de restricción (CCR).

PASO 2: evaluar el punto obtenido en la restricción, si se cumple el punto sería un punto crítico.

PASO 3: escribir el lagrangeano. $\mathcal{L}(x, y, z, \lambda_1, \lambda_2) = f(x, y, z) - \lambda_1(g(x, y, z)) - \lambda_2(h(x, y, z))$

PASO 4: derivar el lagrangeano respecto todas sus variables y encontrar los puntos críticos.

PASO 5: reemplazar los puntos críticos obtenidos en la función para ver los candidatos a mínimos y máximos.

PASO 6: ver si los candidatos son mínimos o máximos globales o locales (hessians oriando, hessiano, Weierstrass).

función valor

Es el máximo o mínimo global evaluado en la función objetivo. $f(x^*, y^*) = f^*$

matriz hessiana oriada

$$\begin{bmatrix} 0 & g_x & g_y \\ g_x & \mathcal{L}_{xx} & \mathcal{L}_{xy} \\ g_y & \mathcal{L}_{yx} & \mathcal{L}_{yy} \end{bmatrix} \quad \text{blue line} = H3$$

$$\mathcal{L}(x, y) = f(x, y) - \lambda g(x, y)$$

$h3 > 0$ es un máximo local
 $h3 < 0$ es un mínimo local

matriz hessiana

$$\begin{bmatrix} f_{xx} & f_{xy} & f_{xz} \\ f_{yx} & f_{yy} & f_{yz} \\ f_{zx} & f_{zy} & f_{zz} \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{---} = H1 \\ \text{---} = H2 \\ \text{---} = H3 \end{array}$$

$$H2 = f_{xx} \cdot f_{yy} - (f_{xy})^2$$

$$\text{Det} = f_{xx} \cdot f_{yy} - (f_{xy})^2$$



matriz definida negativa: máximo absoluto y estrictamente cóncava

$$h1 < 0$$

$$h2 > 0$$

$$h3 < 0$$

matriz definida positiva: mínimo absoluto y estrictamente convexa

$$h1, h2, h3 > 0$$

matriz semidefinida negativa: máximo y cóncava

$$h1 \leq 0$$

$$h2 \geq 0$$

$$h3 \leq 0$$

matriz semidefinida positiva: mínimo y convexa

$$h1, h2, h3 \geq 0$$

Punto silla

$$h2 < 0$$

cóncava y convexa a la vez (línea recta)

$$h2 = 0$$

kkt: restricciones de desigualdad

max x y

s.a. $x \leq 0$ *si no dar

$y \leq 0$ vuelta

restricciones

→ activa $\lambda > 0$

→ inactiva u holgada $\lambda = 0$

condiciones

$$f_x = 0 \quad f_y = 0$$

$$f_{\lambda} \geq 0, \lambda \geq 0, \lambda \cdot \text{restricción} = 0$$

kkt: restricciones de igualdad y desigualdad

max x y

s.a. $y \leq 0$ *si no dar

$x = 0$ vuelta

lagrangeano

$$L(x, y, \lambda_1, \lambda_2) = xy - \lambda_1(x) - \lambda_2(y)$$

condiciones

$$f_x = 0 \quad f_y = 0$$

$$f_{\lambda_1} = 0$$

$$f_{\lambda_2} \geq 0 \quad \lambda_2 \geq 0 \quad \lambda_2 \cdot \text{restricción} = 0$$

teorema de la envolvente

$$\frac{\partial F^*(x, y)}{\partial a_i} = \frac{\partial L(x^*, y^*, \lambda^*, a)}{\partial a_i}$$



$$\begin{array}{l} \text{máx/min} \\ \text{s.a.} \end{array} \quad \begin{array}{l} F(x, y) \\ g(x, y) = c / g(x, y) \leq c \end{array}$$

$$\frac{\partial F^*(x, y)}{\partial c} = \frac{\partial L(x^*, y^*, \lambda^*, c)}{\partial c} = \lambda$$

interpretación económica de los multiplicadores

- * lambda es el precio sombra, es lo que me cuesta aumentar mi producción en una unidad más. se puede observar en el teorema de la envolvente que al derivar respecto a la constante nos va a dar lambda.
- * en kkt me conviene soltar las restricciones activas, ya que lambda es distinto a cero entonces si aumenta mi producción.

★ ¡Importante!

$$\min f(x,y) = \max -f(x,y)$$

* en kkt siempre maximizar.

* las restricciones no cambian.

* además, Para toda optimización toda minimización se puede transformar en maximización.

Ecuaciones en diferencia

forma genérica:

$$X_{t+1} = a X_t + b$$

$$X_1 = a X_0 + b \quad \text{Reemplazando} \rightarrow X_1 = a X_0 + b$$

$$X_2 = a X_1 + b \quad \text{Reemplazando} \rightarrow X_2 = a^2 X_0 + a b + b$$

$$X_3 = a X_2 + b \quad \text{Reemplazando} \rightarrow X_3 = a^3 X_0 + a^2 b + a b + b$$

no homogénea = particular

solución de segundo orden: homogénea

1 anotar el problema como la ecuación característica:

$$q^2 + a_1 q + a_0 = 0$$

2 resolver ecuación en q ($q_1, q_2 = C_2$)

$$Y_t = q^t (C_1 + C_2 t)$$

3 reemplazar en formula

soluciones complejas

$$Y_t = r^t [C_1 \cos(\theta t) + C_2 \sin(\theta t)]$$

donde, $r = \sqrt{a^2 + b^2}$, $\theta = \arctan(b/a)$
 Y C_1, C_2 son constantes

$$r = |m_1| = \begin{cases} < 1 & \text{secuencia converge} \\ = 1 & \text{secuencia no converge no diverge} \\ > 1 & \text{secuencia diverge} \end{cases}$$

soluciones reales distintas

$$Y_t = C_1 q_1^t + C_2 q_2^t$$

soluciones reales iguales

$$Y_t = q^t (C_1 + C_2 t)$$

solución de Primer orden:
homogéneas y Particular ($b \neq 0$)

$$X_{t+1} = a X_t + b \quad \text{Si } b=0 \text{ es homogénea}$$

$$\text{Si } a \neq 1 \quad \text{Si } a = 1$$

$$X_t = a^t X_0 + b \left(\frac{1 - a^t}{1 - a} \right) \quad X_t = X_0 + t b$$

fórmula genérica no homogénea:
Primer ($b=t$) y segundo orden

$$X_t = \underbrace{X_t^h}_{\text{homogénea}} + \underbrace{X_t^p}_{\text{particular}}$$

Se calcula cada parte con las otras fórmulas puestas

solución de Primer y
segundo orden: Particular

1 anotar función

2 anotar guess

3 reemplazar x por guess
ojo con los tiempos

4 sistema de ecuaciones

5 encontrar a_0 y a_1

6 reemplazar a_0 y a_1 en guess

¿cómo encontrar el guess para $n=1$?

término no homogéneo b_t	guess
$b a^t$	$A a^t$
$\sin(bt)$ o $\cos(bt)$	$A \sin(bt) + B \cos(bt)$
$b t^n$	$A_0 + A_1 t + A_2 t^2 + \dots + A_n t^n$
$b t^n a^t$	$a^t (A_0 + A_1 t + A_2 t^2 + \dots + A_n t^n)$
$c a_t \sin(bt)$ o $c a^t \cos(bt)$	$a^t (A \sin(bt) + B \cos(bt))$

estado estacionario, estabilidad y puntos fijos

el estado estacionario que es aquel en donde $f(x^*)=x^*$. un sistema dinámico es estable cuando $t \rightarrow \infty$ entonces el sistema converge a x^* su estado estacionario.

$\lim f(x) \neq \infty$, converge=estable
 $\lim f(x) = \infty$, diverge=inestable
 $\lim f(x) = 0$, no se aleja ni acerca al equilibrio

* al calcular estado estacionario no se reemplaza el x_t , pero al calcular el límite si

si $|f'(x^*)| < 1$, entonces x^* es localmente estable

si $|f'(x^*)| > 1$, entonces x^* no es localmente estable

tasa de crecimiento

mañana
hoy

Ecuaciones diferenciales

solución de Primer orden:
homogéneas y Particular ($b \neq t$)

si $b=0$ es homogénea

$$x' = ax$$

$$\text{solución } x = x_0 e^{at}$$

$$x' = ax + b$$

$$\text{solución } x = e^{at}(x_0 + b/a) - b/a$$

fórmula genérica no homogénea:
Primer ($b=t$) y segundo orden

$$x_t = \underbrace{x_t^h}_{\text{homogénea}} + \underbrace{x_t^p}_{\text{particular}}$$

se calcula cada parte con las otras fórmulas puestas



camino a la solución homogénea

- 1 expresar la derivada en dy/dt
- 2 despejar dt
- 3 integrar la igualdad (ecuación)
- 4 resolver el in elevando a e
- 5 distinguir la constante que obtuvimos al integrar
- 6 despejar y

solución de Primer orden: Particular

- 1 anotar función
- 2 anotar guess
- 3 reemplazar x por guess y derivar según t
- 4 sistema de ecuaciones
- 5 encontrar a_0 y a_1
- 6 reemplazar a_0 y a_1 en guess

¿cómo encontrar el guess para $n=1$?

Término no homogéneo b_t	Guess
be^{t^k}	Ae^{t^k}
$\sin(bt)$ o $\cos(bt)$	$A\sin(bt) + B\cos(bt)$
bt^n	$A_0 + A_1 t + A_2 t^2 + \dots + A_n t^n$

tasa de crecimiento

$\frac{k'}{k}$

estabilidad y puntos fijos

$$y'(t) = f(y(t))$$

sea y^* un punto fijo de $y(t)$.

entonces:

si $y'(y^*)=0$; $y''(y^*) < 0$, entonces y^* es localmente estable

si $f'(y^*)=0$; $y''(y^*) \geq 0$, entonces y^* es inestable

entonces, si cerca de y^*

$f(y^*)$ cambia de signo de positivo a negativo, entonces y^* es localmente estable

$f(y^*)$ cambia de signo de negativo a positivo, entonces y^* no es localmente estable

estado estacionario

$$y'(t) + ay(t) = b$$

$$y'(t)=0$$

$$y(t) = e^{-at}(y(0) - y^*) + y^*$$

★ ¡Importante!

* si y^* es el único punto fijo y es localmente estable, entonces es globalmente estable

