

MA22A-Cálculo en Varias Variables

Profesor: Manuel del Pino

Auxiliares: Juan Campos y Julio Backhoff

Clase auxiliar 10

1. Se desea construir un estanque cilíndrico para almacenar bencina. Para la construcción del estanque debe considerarse la superficie del cilindro (costado) y las dos tapas.

El material para la superficie del estanque se vende a 5 u.t.m. por metro cuadrado y el material para las tapas a 3 u.t.m. por metro cuadrado.

Sabemos que el estanque se vacía cada mes y que para cada recarga mensual, donde debemos llenar completamente el estanque, solo contamos con 400 u.t.m. para comprar bencina. El precio de la bencina es 0.6 u.t.m./litro.

- (a) Determinar el conjunto de pares (r,h) (i.e. radio y altura) que cumplen con la máxima capacidad presupuestaria mensual.
 - (b) Determinar el o los pares óptimos (r,h) que minimizan el costo de construcción del estanque, cumpliendo con la restricción de la parte (a.)
2. Sea $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ una matriz simétrica real. Encuentre la solución de los problemas (1) y (2). Justifique la optimalidad de los puntos críticos.

$$(1) \quad \max_{\|x\|=1} x^t A x$$

$$(2) \quad \min_{\|x\|=1} x^t A x$$

3. La función de entropía $H(x) = -\sum_{i=1}^n x_i \log(x_i)$, definida para $x_i > 0$, tiene diversas aplicaciones en ingeniería, que van desde la codificación de mensajes hasta la compresión de datos. En la *Teoría de la Información* la función de entropía representa una medida de incertidumbre asociada a una distribución de probabilidad $x = (x_i)_{i=1}^n$ de un mensaje emitido, es decir, la probabilidad de que un mensaje m sea igual a $i \in \{1, \dots, n\}$ es x_i (i.e. $Probabilidad(m=i) = x_i$). Así entre mayor sea el valor de $H(x)$ mayor será la incertidumbre asociada a la distribución x .

- (a) Estudie el máximo de la función de entropía en su dominio. Justifique que efectivamente se obtiene un máximo. Si ahora se redefine H para $x_i \geq 0$ considerando su comportamiento límite en 0 dado por $0 \log(0) = 0$, verifique que el máximo sigue siendo el mismo.
- (b) Muestre que la distribución de probabilidad que tiene máxima incertidumbre viene dada por $x_i = \frac{1}{n} \forall i = 1, \dots, n$. ¿Es esto lógico?.

NOTA: una distribución de probabilidad $x = (x_i)_{i=1}^n$ es una colección de números reales no negativos que satisfacen $\sum_{i=1}^n x_i = 1$.

Pauta

1. La superficie de un cilindro de radio r y altura h incluyendo las tapas es $S(r, h) = 2\pi r^2 + 2\pi r h$

Llamemos mc =costo del material del costado= $5\left(\frac{utm}{m^2}\right) = 5 * 10^{-4}\left(\frac{utm}{cm^2}\right)$ y mt =costo del material de las tapas= $3\left(\frac{utm}{m^2}\right) = 3 * 10^{-4}\left(\frac{utm}{cm^2}\right)$

- (a) Como el estanque (cilindro) DEBE ser llenado completamente con las 400 utm que tenemos:

V =volumen del cilindro= $400 * 0.6 = 240(\text{litros}) = 2.4 * 10^5(cc)$, pero el volumen de un cilindro es $\pi h r^2$, así que se tiene que los pares (r, h) que satisfacen la máxima capacidad presupuestaria mensual son los que cumplen:

$$\pi r^2 h = 2.4 * 10^5 \quad (1)$$

- (b) Notemos que el costo de construir el estanque es $mc * 2\pi r h + mt * 2\pi r^2$. Además, la ecuación (1) la escribiremos como $hr^2 = K$, con $K = \frac{2.4 * 10^5}{\pi}$. Así, debemos resolver el siguiente problema de minimización con restricciones:

$$\begin{aligned} & \text{Minimizar } mc * 2\pi r h + mt * 2\pi r^2 \\ & \text{sujeto a } hr^2 = K \end{aligned}$$

Así, debemos usar multiplicadores de Lagrange, notando que la restricción se escribe como $hr^2 - K = 0$:

$L(r, h, \lambda) = mc * 2\pi r h + mt * 2\pi r^2 - \lambda(hr^2 - K) = arh + br^2 - \lambda(hr^2 - K)$ es el Lagrangiano, con $a = mc * 2\pi$ y $b = mt * 2\pi$

Así, imponemos $\nabla L = 0$, quedando que :

$$\begin{aligned} \frac{\partial L}{\partial r} = ah + 2br - 2hr\lambda = 0 \\ \frac{\partial L}{\partial h} = ar - \lambda r^2 = 0 \\ hr^2 = K \end{aligned} \quad \Rightarrow \quad \begin{aligned} ah + 2br = 2hr\lambda \quad (2) \\ ar = \lambda r^2 \quad (3) \end{aligned}$$

Haciendo $\frac{(2)}{(3)}$ resulta $ah + 2br = 2ah$, de donde

$$h = \frac{2br}{a} \quad (4)$$

y recordando que $hr^2 = K$ y reemplazando (4) resulta:

$$r = \sqrt[3]{\frac{aK}{2b}}$$

Finalmente reemplazando los datos numéricos, $r = \sqrt[3]{\frac{2 * 10^5}{\pi}} = 39.929(cm)$ y $h = 39.929 * \frac{6}{5} = 47.915(cm)$

2. Como A es simétrica y real, sus valores propios son todos número reales. Como $\|x\| = 1 \Leftrightarrow \|x\|^2 = 1$, ocuparemos esta última restricción, la que es lo mismo que decir $x^t x = 1$.

Recordemos que $\nabla(x^t B x) = (B + B^t)x$ y por lo tanto si B es simétrica esto es igual a $2Bx$. Así el Lagrangeano del sistema es:

$$L(x, \lambda) = x^t A x - \lambda(x^t x - 1) = x^t(A - \lambda I)x + \lambda$$

donde I es la identidad de n por n . Así, como sabemos que un punto crítico del problema de optimización con restricciones debe satisfacer $\nabla L(x, \lambda) = 0$ se tiene:

$$\begin{aligned} 2(A - \lambda I)x &= 0 \\ \|x\| &= 1 \end{aligned}$$

Pero sabemos que la primera ecuación es resuelta solo por los vectores propios de A , en cuyo caso λ debe ser el valor propio correspondiente. Así, los puntos críticos del problema son los vectores propios (normalizados) de A .

Ahora, sea (x, λ) un vector propio de A (normalizado) y su valor propio. Así, $Ax = \lambda x$ y luego premultiplicando por x^t se obtiene que $x^t Ax = \lambda x^t x = \lambda$. El valor de nuestra función objetivo sobre los puntos críticos es exactamente el valor propio del punto crítico. Luego, el mínimo y el máximo de $x^t Ax$ sujeto a $\|x\| = 1$ es respectivamente el menor y el mayor valor propio de A , a saber, λ_{\min} y λ_{\max} . Veamos que efectivamente, los vectores propios asociados a estos valores propios, que llamaremos v_{\min} y v_{\max} son óptimos.

Como A es simétrica, existe una base de \mathbb{R}^n formada por vectores propios normalizados (v_1, \dots, v_n) todos ortogonales entre sí (es decir una base ortonormal), y por lo tanto todo x en \mathbb{R}^n se escribe como

$$x = a_1 v_1 + \dots + a_n v_n$$

Así $x^t x = (a_1 v_1^t + \dots + a_n v_n^t)(a_1 v_1 + \dots + a_n v_n)$. Pero $v_i^t v_j = 1$ si $i = j$ y 0 si no. Así, $x^t x = a_1^2 + \dots + a_n^2 = \|x\|^2$.

Ahora, $x^t Ax = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i a_j v_i^t A v_j = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i a_j v_i^t \lambda_j v_j = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i a_j \lambda_j v_i^t v_j = \sum_{i=1}^n a_i^2 \lambda_i$

Así, $\lambda_{\min} \sum_{i=1}^n a_i^2 \leq x^t Ax \leq \lambda_{\max} \sum_{i=1}^n a_i^2$ y así si $\|x\| = 1$, queda que $\lambda_{\min} \leq x^t Ax \leq \lambda_{\max}$, lo que demuestra la optimalidad de v_{\min} y v_{\max} .

3. (a) La función está bien definida pues el dominio del logaritmo es exactamente los reales positivos.

Notar que $\frac{\partial H}{\partial x_i} = -\log(x_i) - 1$, pues $x_i > 0$, y así $\frac{\partial^2 H}{\partial x_j \partial x_i} = 0$ si $i \neq j$ y $= -\frac{1}{x_i}$ si $i = j$. Así la matriz Hessiana de H es diagonal y todos sus términos

en la diagonal (i.e., sus valores propios) son de la forma $-\frac{1}{x_i}$ y por lo tanto estrictamente negativos, luego la función H es cóncava (es decir tiene forma de " \cap ") y por lo tanto tiene un máximo.

Por otra parte recordar que $\lim_{d \rightarrow 0} d \log(d) = 0$ y así podemos definir $H(0) = 0$ por continuidad. Notando que si todos los x_i son nulos salvo uno que sea por ejemplo igual a 0.5, H valdrá un número estrictamente positivo y por lo tanto 0 no puede ser máximo.

- (b) Sea $x = (x_i)_{i=1}^n$ tal que $\sum_{i=1}^n x_i = 1$. Sea el Lagrangiano $L = H(x) - \lambda(\sum_{i=1}^n x_i - 1)$ e impongamos $\nabla L = 0$. Así resulta que:

$$-\log(x_i) - 1 - \lambda = 0, \forall i$$

Así, $\log(x_i) = -1 - \lambda \quad \forall i$, y como " $-1 - \lambda$ es un número fijo" se tendrá que $\log(x_1) = \log(x_2) = \dots = \log(x_n)$, lo que implica que todos los x_i son iguales, pero como $\sum_{i=1}^n x_i = 1$ la única forma de que esto ocurra es con $x_i = \frac{1}{n}, \forall i$.

En realidad esta respuesta es lógica pues si la probabilidad de que un mensaje dado sea igual a i es x_i , entonces la mayor incerteza se obtiene si todos los mensajes tienen la misma probabilidad.