Parcial Octubre

Pregunta 1

(1 punto) Dada una serie de valores f_k k = 1...n indicar que se entiende por diferencia finita de orden n $\Delta^n f_k$.

Seleccione una:

⊚ a.
$$\Delta^n f_k = \Delta^{n-1} f_{k+1} - \Delta^{n-1} f_k$$
 ✓

$$\bigcirc$$
 c. $\triangle^n f_k = \triangle^{n-1} f_k - \triangle^{n-1} f_{k-1}$

Od. Ninguna de las otras respuestas.

SOLUCIÓN: Opción a)

EXPLICACIÓN

Es la fórmula que aparece en la diapo 17 del tema de Aproximación de funciones.

Pregunta 2

(1 punto) Si P es un Spline Cúbico definido en un intervalo [a,b], se tiene:

Seleccione una:

- b. Que el Spline y la primera derivada son continuos en todo [a,b] (incluidos los nodos), pero la segunda derivada no tiene por qué serlo.
- c. Que, el spline, la primera y la segunda derivada son continuas en todo [a,b] (incluidos los nodos).
- d. Que el Spline es continuo en [a,b], pero ni la primera ni la segunda derivada tienen por qué ser continuas en [a,b].

SOLUCIÓN: La opción c).

EXPLICACIÓN:

Un Spline cúbico P(x) se define mediante polinomios cúbicos $P_i(x)$ en subintervalos i] dentro de [a,b]. Para asegurar la continuidad de P(x) y sus derivadas de primer y segundo orden en todo [a,b], se imponen las siguientes condiciones:

1. **Continuidad en** x_i : El valor del Spline Cúbico y sus derivadas de primer y segundo orden deben ser iguales en los puntos de conexión x_i entre los subintervalos, así asegurando que sea contínuo en estos puntos.

$$P_i(x_i) = P_{i+1}(x_i)$$

$$P'_{i}(x_{i}) = P'_{i+1}(x_{i})$$

$$P''_{i}(x_{i})=P''_{i+1}(x_{i})$$

1. **Condiciones de borde**: Pueden existir diferentes condiciones de borde, como condiciones de frontera naturales, donde las segundas derivadas en los extremos *a* y *b* son cero. Esto asegura que el Spline Cúbico sea suave en los extremos.

$$P''(a) = 0$$

$$P''(b) = 0$$

Pregunta 3

(4 puntos). Para la función $f(x) = \frac{1}{\sqrt{x+2}}$ sean $x_0 = 0$, $x_1 = 0.6$, $y x_2 = 0.9$. Construir el polinomio de interpolación de Lagrange P(x) a partir de esos tres puntos y encontrar el error absoluto e_{abs} (f(0,45)) al evaluar P(0,45).

Seleccione una:

- \circ a. $e_{abs}(f(0,45)) = -0.00089418$
- \circ b. $e_{abs}(f(0,45)) = -0.000402109$
- o. e_{abs} (f(0,45)) = 0.000402109
- d. Ninguna de las otras respuestas.

$$e_{abs}(f(0.45))=0.000402109$$

EXPLICACIÓN:

El polinomio de interpolación de Lagrange se construye con la siguiente fórmula:

$$P(x) = \sum_{i=0}^{n} f(x_i) \cdot L_i(x)$$

Donde:

- n: grado del polinomio de interpolación.
- $f(x_i)$ es el valor de la función en x_i .
- $L_i(x)$ son los polinomios de Langrage dados por la siguiente fórmula:

$$L_i(x) = \prod_{j=0, j \neq i}^{n} \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$$

Con los puntos que nos han dado en el enunciado, los polinomios de Lagrange quedan de la siguiente forma:

$$L_0(x) = \frac{(x - 0.6)(x - 0.9)}{(0 - 0.6)(0 - 0.9)} = \frac{x^2 - 1.5x + 0.54}{0.54}$$

$$L_1(x) = \frac{(x-0)(x-0.9)}{(0.6-0)(0.6-0.9)} = \frac{x^2 - 0.9x}{-0.18}$$

$$L_2(x) = \frac{(x-0)(x-0.6)}{(0.9-0)(0.9-0.6)} = \frac{x^2-0.6x}{0.27}$$

Ahora el polinomio de interpolación P(x) queda de la siguiente manera:

$$P(X) = f(0) \cdot L_0(X) + f(0.6) \cdot L_1(X) + f(0.9) \cdot L_2(X)$$

Ahora que lo tenemos todo, vamos a ir obteniendo respuestas:

1.
$$f(0.45) = \frac{1}{\sqrt{2.45}} = 0.638876565$$

2.
$$P(0.45) = ... = 0.6392786748$$

3.
$$|f(0.45) - P(0.45)| = 0.0004021098$$

i) (4 puntos) Calcular las matrices U y S de la descomposición en valores singulares (A=U*S*V^T) de la matriz:

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 2 \\ -2 & 0 \end{bmatrix}$$

Seleccione una:

a.
$$U = \begin{bmatrix} -0.8247362 & -0.24750235 & -0.21848175 \\ 0.39133557 & -0.52160897 & 0.40824829 \\ 0.40824829 & -0.81649658 & -0.88634026 \end{bmatrix} S = \begin{bmatrix} 0.91527173 & 0 \\ 0 & 2.6762432 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

b.
$$U = \begin{bmatrix} -0.8247362 & -0.52160897 & -0.21848175 \\ 0.39133557 & -0.24750235 & -0.88634026 \\ 0.40824829 & -0.81649658 & 0.40824829 \end{bmatrix} S = \begin{bmatrix} 0.91527173 & 0 \\ 0 & 2.6762432 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

c.
$$U = \begin{bmatrix} -0.8247362 & -0.52160897 & -0.21848175 \\ 0.39133557 & -0.24750235 & -0.88634026 \\ 0.40824829 & -0.81649658 & 0.40824829 \end{bmatrix} S = \begin{bmatrix} 0.91527173 & 0 \\ 0 & 2.6762432 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

© d.
$$U = \begin{bmatrix} -0.26726124 & -0.40824829 & 0.87287156 \\ -0.80178373 & -0.40824829 & -0.43643578 \\ 0.53452248 & -0.81649658 & -0.21821789 \end{bmatrix} S = \begin{bmatrix} 2.64575131 & 0 \\ 0 & 1.73205081 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

SOLUCIÓN: Opción d).

EXPLICACIÓN: Vamos a ir por pasos:

1. Calculamos la matriz $A^T A$:

$$A^T A = \begin{bmatrix} 5 & 2 \\ 2 & 5 \end{bmatrix}$$

1. Obtenemos los autovalores (λ):

$$\lambda_1 = 7\lambda_2 = 3$$

2. Obtenemos las raices cuadradas:

$$\sqrt{\lambda_1} = 2.64575131\sqrt{\lambda_2} = 1.73205081$$

En este problema sólo hay una solución cuya matriz S tenga los valores del paso 3, que es la opción d).

- 1. Para calcular U seguimos los siguientes pasos:
 - 4.1. Autovalores de $A A^{T}$:

$$\lambda_1 = 7$$

$$\lambda_2 = 3$$

$$\lambda_3 = 0$$

4.2. Autovectores de $A A^T$ para λ no nulo:

$$\lambda_1 \to a \nu_1 = \begin{bmatrix} -0.5 \\ -1.5 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_2 \to a \nu_2 = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.5 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_2 \to a \nu_2 = \begin{bmatrix} 0.5 \\ 0.5 \\ 1 \end{bmatrix}$$

4.3. Calculamos los módulos de los autovectores:

$$|av_1| = \frac{\sqrt{14}}{2}$$

$$|av_2| = \frac{\sqrt{6}}{2}$$

4.4. Calculamos $u_i = \frac{a v_i}{|a v_i|}$:

$$u_1 = \frac{\begin{bmatrix} -0.5 \\ -1.5 \\ 1 \end{bmatrix}}{\frac{\sqrt{14}}{2}} = \begin{bmatrix} -0.26726124 \\ -0.80178373 \\ 0.53452248 \end{bmatrix}$$

$$u_2 = \frac{\begin{bmatrix} 0.5\\0.5\\1\\\frac{\sqrt{14}}{2} \end{bmatrix}}{\frac{\sqrt{14}}{2}} = \begin{bmatrix} 0.40824829\\0.40824829\\0.81649658 \end{bmatrix}$$

Buscamos la matriz U que tenga los vectores u_1 y u_2 . En este caso, coincide con d).

Suponga que X es una variable aleatoria **no** uniforme. Sea f(x) su función de densidad de probabilidad, pdf. Sea h(X) una función de la variable aleatoria. Se pretende estimar el valor esperado de h(X), E[h(X)]

¿Cuál de las siguientes afirmaciones es incorrecta?

Seleccione una:

a. Si {x₀, x₁, ..., x_n} es una muestra de f(x), y {x'₀, x'₁, ..., x'_n} una muestra antitética a la anterior, el valor esperado de h(x) se puede estimar mediante

$$\widehat{\mu} = \frac{1}{2n} \sum_{i=0}^{n} h(x_i) + \frac{1}{2n} \sum_{i=0}^{n} h(x'_i)$$

 \bigcirc b. Si $\{x_0, x_1, ..., x_n\}$ es una muestra de f(x), el valor esperado de h(x) se puede estimar mediante

$$\widehat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n} h(x_i)$$

 \bigcirc c. Si $\{x_0, x_1, ..., x_n\}$ es una muestra de una v.a X' de pdf g(x'), el valor esperado de h(x) se puede estimar mediante

$$\widehat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n} \frac{h(x_i) f(x_i)}{g(x_i)}$$

 $^{\odot}$ d. Si $\{x_0, x_1, ..., x_n\}$ es una muestra de f(x), el valor esperado de h(x) se puede estimar mediante

$$\widehat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=0}^{n} h(x_i) f(x_i)$$

SOLUCIÓN: Opción d).

EXPLICACIÓN:

La fórmula que hay en d), solo es correcta en el caso de una variable aleatoria uniforme. Dado que nos han dicho que **NO** lo es, pues es la incorrecta.

La fórmula de b) es la correcta para una variable no aleatoria dado que se basa en la teoría de grandes números.

(2 puntos) Sea X una variable aleatoria continua con función densidad de probabilidad (pdf):

$$f(x) = \begin{cases} 0 & x \le x_{min} \\ Cx^{-\alpha} & x > x_{min} \end{cases}$$

donde $x_{min} \in \mathbb{R}^+$, 1< α < 2 y C es la constante de normalización $C = (\alpha - 1)x_{min}^{\alpha - 1}$

Suponga que dispone de un algoritmo para generar una variable aleatoria continua $u \in U(0,1)$. ¿Cuál de los siguientes igualdades produce una muestra de X?

Seleccione una:

$$x = x_{min}(1-\alpha) \ln(u)$$

SOLUCIÓN: Opción a)

EXPLICACIÓN:

La clave es utilizar la función de distribución acumulativa inversa, o CDF inversa, de X. La CDF de X se define como:

$$F(x) = \int_{x_{min}}^{x} f(t) dt$$

Dado que $F(x_{\min})=0$, la CDF inversa $F^{-1}(u)$ es la solución de la ecuación:

$$F(F^{-1}(u))=u$$

La variable aleatoria transformada x se elige de manera que F(x)=u. Al sustituir la expresión de la CDF y resolver para x, se obtiene la fórmula de la solución.

(2 puntos) Sea una variable aleatoria X con función densidad de probabilidad

$$f(x) = \begin{cases} 0 & x \leq x_{min} \\ Zx^{-\alpha} e^{-\lambda x} & x > x_{min} \end{cases}$$

siendo **Z** la constante de normalización apropiada, 1 $< \alpha < 2$ y λ , $x_{min} \in \mathbb{R}^+$ con $1/\lambda > x_{min}$

Suponga que dispone de un algoritmo para obtener una muestra de una variable aleatoria que se distribuye según la función densidad de probabilidad pdf

$$g(x) = \begin{cases} 0 & x \le x_{min} \\ Cx^{-\alpha} & x > x_{min} \end{cases}$$

Complete la linea que falta en el pseudocódigo del siguiente algoritmo de aceptación / rechazo para obtener una muestra de una variable aleatoria X cuya pdf sea f(x):

genere una muestra $x_1, x_2, \cdots x_N$ de g(x)

genere una muestra $u_1, u_2, \cdots u_N$ de U(0, 1)

para todo i desde 1 hasta N:

si acepte x_i como elemento de la muestra de f(x)

sino rechace x_i como elemento de la muestra de f(x)

Seleccione una:

$$u_i < \frac{f(x_i)}{A g(x_i)} \text{ donde } A = \left(\frac{C}{Z}\right) e^{-\lambda x_{min}}$$

$$u_i > \frac{f(x_i)}{A g(x_i)} \text{ donde } A = \left(\frac{Z}{C}\right) e^{-Ax_{min}}$$

$$u_i < \frac{A f(x_i)}{g(x_i)} \text{ donde } A = \left(\frac{Z}{C}\right) e^{-Ax_{min}}$$

$$u_i < \frac{f(x_i)}{A g(x_i)} \text{ donde } A = \left(\frac{Z}{C}\right) e^{-\lambda x_{min}}$$

SOLUCIÓN: Opción d)

EXPLICACIÓN: Notebook de *Generación de variables*

(2 puntos) Sea X una variable aleatoria continua con función densidad de probabilidad (pdf):

$$f(x) = \begin{cases} 0 & x \le x_{min} \\ Cx^{-\alpha} & x > x_{min} \end{cases}$$

donde $x_{min} \in \mathbb{R}^+$, 1< α < 2 y C es la constante de normalización $C = (\alpha - 1)x_{min}^{\alpha - 1}$. ¿Cuál es la función de distribución F(x) de la variable aleatoria X?

Seleccione una:

$$F(x) = 1 - \left(\frac{x}{x_{min}}\right)^{-\alpha}$$

$$F(x) = \left(\frac{x}{x_{min}}\right)^{-\alpha}$$

$$F(x) = 1 - \left(\frac{x}{x_{min}}\right)^{-\alpha + 1}$$

$$F(x) = \left(\frac{x}{x_{min}}\right)^{-\alpha + 1}$$

SOLUCIÓN: Opción c

EXPLICACIÓN:

Empezamos por integrar para $X \leq X_{min}$:

 $F(x)=\int_{-\infty}^{x} F(x)=\int_{-\infty}^{x} f(x)=\int_{-\infty}^$

Ahora integramos para $x > x_{min}$:

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x_{min}} C t^{-a} dt$$

Calculamos la integral:
$$F(x) = C \left[\frac{t^{-a+1}}{-a+1} \right]_{x_{min}}^{x} = -\frac{C}{a-1} \left(x^{-a+1} - x_{min}^{-a+1} \right)$$

Ahora, sustituimos el valor de ${\cal C}$, simplificamos y cancelamos y obtenemos la siguiente expresión:

$$F(x) = 1 - \left(\frac{x}{x_{min}}\right)^{-a+1}$$