

Instituto Tecnológico de Costa Rica
Escuela de Computación

Maestria en Ciencias de la Computacion
Curso: Aprendizaje automático

Profesor: M. Sc. Saúl Calderón Ramírez

QUIZ 1

Entrega: 27 de Marzo 2022, a través del TEC digital
Debe subir un *pdf* con la respuesta.

Valor: 100 pts.

Puntos Obtenidos: _____

Nota: _____

Nombre del (la) estudiante: **Andrey Arguedas Espinoza**

Carné: **2020426569**

1. **(100 pts)** Suponga que, usted desea ajustar una función de densidad de distribución a un conjunto de datos que se refiere al tiempo en atender un paciente en un hospital (en minutos) (eje x), el cual se observa graficado en la Figura 1

Su objetivo es predecir la probabilidad con la que el paciente será atendido. Para ello, su equipo de científicos de datos observa que el histograma de frecuencias puede ajustarse muy bien a un modelo paramétrico exponencial.

$$p(x|\lambda) = p(x) = \lambda e^{-\lambda x}$$

Como se observa, el modelo exponencial cuenta con un solo parámetro a estimar, en este caso λ . **Demuestre como se puede obtener el λ óptimo**, maximizando la verosimilitud de tal modelo, para la serie de valores (conjunto de datos) \vec{z} :

$$p(\vec{z}|\lambda) = p(z_1, z_2, \dots, z_n|\lambda) = \prod_{i=1}^n \lambda e^{-\lambda z_i}$$

Para ello utilice las herramientas del cálculo diferencial. Muestre todos los pasos intermedios para lograr la ecuación de λ que maximice la verosimilitud.

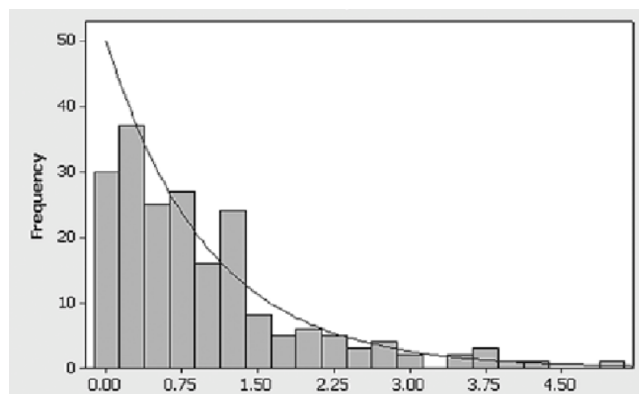


Figure 1: Histograma de datos a ajustar para una distribución exponencial.

(a) **RESPUESTA**

Los pasos a seguir para poder el λ óptimo son los siguientes :

- Utilizar los Logaritmos Naturales para transformar simplificar la multiplicatoria

- Derivar respecto a λ igualando a 0 para poder maximizar correctamente

Paso 1: Transformación y simplificación mediante Logaritmos naturales :

$$p(\vec{z}|\lambda) = p(z_1, z_2, \dots, z_n|\lambda) = \prod_{i=1}^n \lambda e^{-\lambda z_i}$$

$$\ln(V(\vec{z}|\lambda)) = \ln\left(\prod_{i=1}^n \lambda e^{-\lambda z_i}\right)$$

$$\ln(V(\vec{z}|\lambda)) = \sum_{i=1}^n \ln(\lambda e^{-\lambda z_i})$$

$$\ln(V(\vec{z}|\lambda)) = \sum_{i=1}^n \ln(\lambda) + \ln(e^{-\lambda z_i})$$

$$\ln(V(\vec{z}|\lambda)) = \sum_{i=1}^n \ln(\lambda) + (-\lambda z_i)$$

$$\ln(V(\vec{z}|\lambda)) = \ln(\lambda) + \sum_{i=1}^n (-\lambda z_i)$$

Paso 2 : Calcular derivada parcial respecto a lambda.

$$\frac{d}{d\lambda} [\ln(\lambda) + \sum_{i=1}^n (-\lambda z_i)] = 0$$

$$\frac{d}{d\lambda} \left[\frac{1}{\lambda} + \sum_{i=1}^n (-\lambda z_i) \right] = 0$$

$$\frac{d}{d\lambda} \left[\frac{1}{\lambda} + \sum_{i=1}^n (-\lambda n z_i) \right] = 0$$

$$\frac{1}{\lambda} + \sum_{i=1}^n (-\lambda n z_i) = 0$$

$$\frac{1}{n} + \sum_{i=1}^n (-z_i) = \lambda$$

EL λ óptimo que maximiza la función de verosimilitud es :

$$\frac{1}{n} + \sum_{i=1}^n (-z_i) = \lambda$$