

# Análisis de Distribuciones de Poisson y Normal con Python

Tu Nombre

24 de octubre de 2025

## Resumen

Este documento presenta el análisis de dos ejercicios de distribuciones de probabilidad fundamentales: la distribución de Poisson para eventos raros en un intervalo continuo, y la distribución normal para variables continuas. Se implementan cálculos de probabilidades y parámetros utilizando Python.

## Índice

<b>1. Introducción</b>	<b>2</b>
<b>2. Distribución de Poisson</b>	<b>2</b>
2.1. Descripción del Problema . . . . .	2
2.2. Definición Matemática . . . . .	2
2.3. Código Python . . . . .	2
2.4. Cálculos y Resultados . . . . .	3
2.4.1. Probabilidad de cero eventos . . . . .	3
2.4.2. Probabilidad de dos o más eventos . . . . .	3
2.4.3. Esperanza matemática . . . . .	3
<b>3. Distribución Normal</b>	<b>3</b>
3.1. Descripción del Problema . . . . .	3
3.2. Definición Matemática . . . . .	4
3.3. Código Python . . . . .	4
3.4. Cálculos y Resultados . . . . .	4
3.4.1. Estandarización de valores . . . . .	4
3.4.2. Cálculo de probabilidad . . . . .	4
<b>4. Comparación y Aplicaciones</b>	<b>5</b>
4.1. Distribución de Poisson . . . . .	5
4.2. Distribución Normal . . . . .	5
<b>5. Propiedades</b>	<b>5</b>
5.1. Propiedades de la Distribución de Poisson . . . . .	5
5.2. Propiedades de la Distribución Normal . . . . .	5

# 1. Introducción

Las distribuciones de probabilidad son herramientas fundamentales en estadística y ciencia de datos. En este documento se analizan dos distribuciones importantes: la distribución de Poisson para modelar eventos discretos en un intervalo continuo, y la distribución normal para variables continuas.

## 2. Distribución de Poisson

### 2.1. Descripción del Problema

La distribución de Poisson modela la probabilidad de que ocurra un número determinado de eventos en un intervalo fijo de tiempo o espacio, cuando estos eventos ocurren con una tasa constante conocida ( $\lambda$ ) y son independientes entre sí.

En este caso, se tiene:

- Tasa de eventos:  $\lambda = 0,2$  eventos por km
- Distancia considerada: 5 km
- Parámetro de Poisson:  $\lambda_{total} = 0,2 \times 5 = 1$

### 2.2. Definición Matemática

La función de masa de probabilidad de Poisson está dada por:

$$P(X = k) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$$

donde:

- $k$ : número de eventos
- $\lambda$ : tasa promedio de eventos
- $e$ : constante de Euler (aproximadamente 2.71828)

### 2.3. Código Python

```
1 import math
2
3 # Distribucion de poisson
4 print("Distribucion de poisson")
5
6 # Datos
7 lambda_km = 0.2
8 km = 5
9 lmbda = lambda_km * km
10
11 # a) P(X = 0)
12 P0 = math.exp(-lmbda) * (lmbda**0) / math.factorial(0)
13
14 # b) P(X = 2) = 1 - [P(0) + P(1)]
```

```

15 P1 = math.exp(-lmbda) * (lmbda**1) / math.factorial(1)
16 P_ge2 = 1 - (P0 + P1)
17
18 # c) Esperanza
19 esperanza = lmbda
20
21 # Resultados
22 print("P(X = 0):", round(P0, 4))
23 print("P(X      2):", round(P_ge2, 4))
24 print("Esperanza E[X]:", esperanza)

```

Listing 1: Cálculo de probabilidades con distribución de Poisson

## 2.4. Cálculos y Resultados

### 2.4.1. Probabilidad de cero eventos

$$P(X = 0) = \frac{e^{-1} \cdot 1^0}{0!} = e^{-1} \approx 0,3679$$

### 2.4.2. Probabilidad de dos o más eventos

$$P(X \geq 2) = 1 - [P(X = 0) + P(X = 1)]$$

$$P(X = 1) = \frac{e^{-1} \cdot 1^1}{1!} = e^{-1} \approx 0,3679$$

$$P(X \geq 2) = 1 - (0,3679 + 0,3679) = 0,2642$$

### 2.4.3. Esperanza matemática

Para la distribución de Poisson, la esperanza es igual al parámetro  $\lambda$ :

$$E[X] = \lambda = 1$$

Cuadro 1: Resultados de la distribución de Poisson

Parámetro	Valor
$P(X = 0)$	0.3679
$P(X \geq 2)$	0.2642
$E[X]$	1.0000

## 3. Distribución Normal

### 3.1. Descripción del Problema

La distribución normal (o gaussiana) es una distribución continua fundamental en estadística. En este problema se analiza una variable con:

- Media ( $\mu$ ): 170
- Desviación estándar ( $\sigma$ ): 6

Se busca calcular la probabilidad de que la variable esté entre 165 y 180.

### 3.2. Definición Matemática

La función de densidad de probabilidad normal está dada por:

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

La probabilidad acumulada se calcula usando la función de distribución acumulativa (CDF):

$$P(a < X < b) = \Phi\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$$

donde  $\Phi$  es la función de distribución acumulativa normal estándar.

### 3.3. Código Python

```

1 from scipy.stats import norm
2
3 # Distribución normal
4 print("Distribución normal")
5
6 # Datos
7 mu = 170
8 sigma = 6
9
10 # P(165 < X < 180) = ((180- )/ ) - ((165- )/ )
11 P_165_180 = norm.cdf(180, mu, sigma) - norm.cdf(165, mu, sigma)
12
13 print("\n=== Distribución Normal ===")
14 print("P(165 < X < 180):", round(P_165_180, 4))

```

Listing 2: Cálculo de probabilidades con distribución normal

### 3.4. Cálculos y Resultados

#### 3.4.1. Estandarización de valores

$$z_1 = \frac{165 - 170}{6} = -0,8333$$

$$z_2 = \frac{180 - 170}{6} = 1,6667$$

#### 3.4.2. Cálculo de probabilidad

$$P(165 < X < 180) = \Phi(1,6667) - \Phi(-0,8333)$$

$$P(165 < X < 180) = 0,9522 - 0,2023 = 0,7499$$

Cuadro 2: Resultados de la distribución normal

Parámetro	Valor
$\mu$	170
$\sigma$	6
$P(165 < X < 180)$	0.7499
$z_1$ (para 165)	-0.8333
$z_2$ (para 180)	1.6667

## 4. Comparación y Aplicaciones

### 4.1. Distribución de Poisson

- **Tipo:** Discreta
- **Dominio:**  $k = 0, 1, 2, \dots$
- **Parámetros:**  $\lambda$  (tasa promedio)
- **Aplicaciones:** Número de llamadas telefónicas, defectos en manufactura, accidentes de tráfico

### 4.2. Distribución Normal

- **Tipo:** Continua
- **Dominio:**  $-\infty < x < \infty$
- **Parámetros:**  $\mu$  (media),  $\sigma$  (desviación estándar)
- **Aplicaciones:** Alturas de personas, errores de medición, puntajes de tests

## 5. Propiedades

### 5.1. Propiedades de la Distribución de Poisson

- Media:  $E[X] = \lambda$
- Varianza:  $Var(X) = \lambda$
- La suma de variables de Poisson independientes es Poisson

### 5.2. Propiedades de la Distribución Normal

- Media:  $E[X] = \mu$
- Varianza:  $Var(X) = \sigma^2$
- Simétrica alrededor de la media
- Aproximadamente 68 % de los datos dentro de  $\mu \pm \sigma$