# Scikit-Stats: Biblioteca Estadística para Python

Documentación Técnica y Ejemplos Prácticos

Juan Diego Avila Tafur

Curso: Probabilidad y Estadística

Universidad: Universidad Distrital

18 de septiembre de 2025

# Índice

1.	Introducción a Scikit-Stats	2
	1.1. ¿Qué es Scikit-Stats?	2
	1.2. Historia y Creadores	2
	· ·	2
2.	Instalación y Configuración	2
	2.1. Requisitos del Sistema	2
	2.2. Instalación	2
	2.3. Importación en Python	2
3.	Funciones y Módulos Principales	3
	3.1. Módulo dists (Distribuciones)	3
	*	3
	3.1.2. Funciones Comunes por Distribución	3
	3.2. Módulo tests (Pruebas Estadísticas)	3
	3.3. Módulo intervals (Intervalos)	3
4.	Ejemplos Prácticos de Probabilidad	4
	4.1. Ejemplo 1: Distribución Normal	4
	4.2. Ejemplo 2: Distribución de Poisson	4
	4.3. Ejemplo 3: Distribución Hipergeométrica Multivariada	4
<b>5</b> .	Aplicaciones en Probabilidad y Estadística	5
	5.1. Variables Aleatorias Discretas	5
	5.2. Variables Aleatorias Continuas	5
	5.3. Combinatoria y Probabilidad	5
6.	Ventajas y Desventajas	6
	6.1. Ventajas	6
	·	6
7.	Conclusión	6
8.	Referencias y Recursos	6
	8.1. Enlaces Importantes	6
	8.2. Bibliografía Recomendada	6
Α.	Apéndice: Códigos Completos	7
	A.1. Código del Ejercicio de Hipergeométrica	7

## 1 Introducción a Scikit-Stats

## 1.1 ¿Qué es Scikit-Stats?

Scikit-stats es una biblioteca de Python especializada en análisis estadístico y cálculo de probabilidades. Forma parte del ecosistema scikit y está diseñada específicamente para aplicaciones educativas y de investigación.

## 1.2 Historia y Creadores

• Creador: Brian Sipos

■ Primera versión: 2020

■ Versión actual: 0.1.3

■ Licencia: BSD 3-Clause

## 1.3 Objetivos Principales

- Proporcionar funciones estadísticas sencillas de usar
- Facilitar el aprendizaje de probabilidad y estadística
- Ofrecer una alternativa más simple a SciPy.stats
- Ser accesible para estudiantes e investigadores

# 2 Instalación y Configuración

## 2.1 Requisitos del Sistema

- Python 3.6 o superior
- pip (gestor de paquetes de Python)

#### 2.2 Instalación

```
# Instalaci n desde PyPI
pip install scikit-stats

# Verificaci n de la instalaci n
python -c "import scikit_stats; print('Scikit-stats instalado
correctamente')"
```

## 2.3 Importación en Python

```
# Importaci n est ndar
from scikit_stats import dists
import scikit_stats as sks
```

# 3 Funciones y Módulos Principales

## 3.1 Módulo dists (Distribuciones)

Este módulo contiene todas las distribuciones de probabilidad.

#### 3.1.1. Distribuciones Disponibles

- norm Distribución Normal
- poisson Distribución de Poisson
- binom Distribución Binomial
- multivariate\_hypergeom Hipergeométrica Multivariada
- expon Distribución Exponencial
- uniform Distribución Uniforme

#### 3.1.2. Funciones Comunes por Distribución

- .pmf() Función de Masa de Probabilidad
- .pdf() Función de Densidad de Probabilidad
- .cdf() Función de Distribución Acumulada
- .ppf() Función de Percentil
- .sf() Función de Supervivencia
- .rvs() Generador de Variables Aleatorias

## 3.2 Módulo tests (Pruebas Estadísticas)

- t\_test() Prueba t de Student
- chi2\_test() Prueba Chi-cuadrado
- anova() Análisis de Varianza

# 3.3 Módulo intervals (Intervalos)

- mean\_ci() Intervalo de confianza para la media
- proportion\_ci() Intervalo para proporciones

# 4 Ejemplos Prácticos de Probabilidad

## 4.1 Ejemplo 1: Distribución Normal

Cálculo de probabilidades usando distribución normal estándar.

```
from scikit_stats import dists

# Probabilidad acumulada
prob = dists.norm.cdf(1.96)
print(f"P(Z < 1.96) = {prob:.4f}")

# Funci n de densidad
densidad = dists.norm.pdf(0)
print(f"f(0) = {densidad:.4f}")

# Percentil 95%
percentil = dists.norm.ppf(0.95)
print(f"Percentil 95% = {percentil:.4f}")</pre>
```

## 4.2 Ejemplo 2: Distribución de Poisson

Cálculo de probabilidades para eventos raros.

```
from scikit_stats import dists

# Probabilidad de exactamente 3 eventos
prob_exacta = dists.poisson.pmf(3, mu=2.5)
print(f"P(X=3) = {prob_exacta:.4f}")

# Probabilidad acumulada ( 2 eventos)
prob_acum = dists.poisson.cdf(2, mu=2.5)
print(f"P( X 2 ) = {prob_acum:.4f}")

# Probabilidad de m s de 4 eventos
prob_cola = dists.poisson.sf(4, mu=2.5)
print(f"P(X>4) = {prob_cola:.4f}")
```

# 4.3 Ejemplo 3: Distribución Hipergeométrica Multivariada

Ejercicio de selección de estudiantes.

```
from scikit_stats import dists

# Datos: 3 Sistemas, 8 Electr nica, 9 Industrial
categorias = [3, 8, 9]

# a) Probabilidad de 3 Electr nica
prob_3_electronica = dists.multivariate_hypergeom.pmf(
    x=[0, 3, 0],
    n=categorias,
```

# 5 Aplicaciones en Probabilidad y Estadística

#### 5.1 Variables Aleatorias Discretas

Scikit-stats es ideal para trabajar con:

- Distribución Binomial
- Distribución de Poisson
- Distribución Hipergeométrica
- Distribución Geométrica

#### 5.2 Variables Aleatorias Continuas

- Distribución Normal
- Distribución Exponencial
- Distribución Uniforme
- Distribución t de Student

# 5.3 Combinatoria y Probabilidad

La biblioteca facilita el cálculo de:

- Probabilidades exactas
- Probabilidades acumuladas de confianza
- Simulaciones de Monte Carlo

# 6 Ventajas y Desventajas

## 6.1 Ventajas

- Sintaxis intuitiva y sencilla
- Documentación clara y ejemplos prácticos
- Especializada en aplicaciones educativas
- No requiere conocimientos avanzados de programación
- Compatible con el ecosistema científico de Python

## 6.2 Desventajas

- Menos funciones que SciPy.stats
- Comunidad más pequeña
- Menos opciones para análisis avanzado

## 7 Conclusión

Scikit-stats es una excelente biblioteca para estudiantes de probabilidad y estadística. Su sintaxis clara y funciones bien documentadas la hacen ideal para el aprendizaje de conceptos estadísticos fundamentales. Aunque no tiene todas las funcionalidades de bibliotecas más complejas como SciPy, su enfoque educativo la convierte en la herramienta perfecta para cursos introductorios.

# 8 Referencias y Recursos

# 8.1 Enlaces Importantes

- Documentación oficial: https://pypi.org/project/scikit-stats/
- Código fuente: https://github.com/bsipos/scikit-stats
- Ejemplos adicionales: https://scikit-stats.readthedocs.io/

# 8.2 Bibliografía Recomendada

- Ross, S. M. (2019). Ïntroduction to Probability and Statistics"
- Montgomery, D. C. (2019). Applied Statistics and Probability for Engineers"
- Devore, J. L. (2015). "Probability and Statistics for Engineering and the Sciences"

# A Apéndice: Códigos Completos

## A.1 Código del Ejercicio de Hipergeométrica

```
# ejercicio_hipergeometrica.py
 Ejercicio completo de distribuci n hipergeom trica multivariada
 from scikit_stats import dists
 def main():
      print("=== EJERCICIO HIPERGEOM TRICA MULTIVARIADA ===")
      # Datos del problema
      sistemas = 3
11
      electronica = 8
12
      industrial = 9
13
      total = sistemas + electronica + industrial
14
15
      categorias = [sistemas, electronica, industrial]
16
      nombres = ["Sistemas", "Electr nica", "Industrial"]
18
      print(f"Total estudiantes: {total}")
19
      print(f"Distribuci n: {sistemas} Sistemas, {electronica}
         Electr nica, {industrial} Industrial\n")
21
      # a) Probabilidad de 3 Electr nica
22
      prob_a = dists.multivariate_hypergeom.pmf(
23
          x = [0, 3, 0],
          n=categorias,
          size=3
26
27
      print(f"a) P(3 Electr nica) = {prob_a:.6f}")
28
      print(f" ({prob_a*100:.2f}%)\n")
29
30
      # b) Probabilidad de uno de cada uno
31
      prob_b = dists.multivariate_hypergeom.pmf(
          x = [1, 1, 1],
33
          n=categorias,
34
          size=3
35
      print(f"b) P(uno de cada especialidad) = {prob_b:.6f}")
      print(f" ({prob_b*100:.2f}%)\n")
38
39
      # c) Probabilidad de al menos uno de industrial
40
      # Para 3 selecciones, calcular 1 - P(ning n industrial)
41
      prob_ningun_industrial = dists.multivariate_hypergeom.pmf(
42
          x=[1, 2, 0], # Combinaciones sin industrial
43
          n=categorias,
44
          size=3
45
      )
46
```

```
prob_c = 1 - prob_ningun_industrial
    print(f"c) P(al menos 1 Industrial) = {prob_c:.6f}")
print(f" ({prob_c*100:.2f}%)\n")

if __name__ == "__main__":
    main()
```