# UNIVERSIDAD NACIONAL DEL ALTIPLANO

**PUNO** 

# FACULTAD DE INGENIERÍA ESTADÍSTICA E INFORMÁTICA

# Conceptos De Estadistica Computacional

Curso: Estadística Computacional

Autor:

Edgar Jeferson Cusihuaman Garate

Puno, Perú 28 de mayo de 2025

#### 1 Introducción

La estadística computacional es una disciplina que combina métodos estadísticos con técnicas computacionales para analizar datos complejos y resolver problemas que serían intratables mediante métodos analíticos tradicionales. En la era del *big data*, esta área se ha vuelto fundamental para extraer información valiosa de grandes volúmenes de datos.

Esta disciplina representa la intersección entre las matemáticas, la estadística y la ciencia de la computación, proporcionando herramientas poderosas para el análisis de datos en diversas áreas del conocimiento.

# 2 Definición y Alcance

#### 2.1 Definición

La estadística computacional puede definirse como el área de la estadística que utiliza métodos computacionales intensivos para:

- Implementar métodos estadísticos complejos
- Analizar grandes conjuntos de datos
- Realizar simulaciones estadísticas
- Desarrollar nuevos métodos de análisis

#### 2.2 Diferencias con la Estadística Tradicional

Mientras que la estadística tradicional se basa en métodos analíticos y fórmulas cerradas, la estadística computacional:

- Utiliza algoritmos iterativos
- Emplea métodos de simulación
- Maneja volúmenes masivos de datos
- Implementa técnicas de remuestreo

# 3 Métodos Principales

#### 3.1 Métodos de Monte Carlo

Los métodos de Monte Carlo utilizan muestreo aleatorio para resolver problemas estadísticos complejos. Son especialmente útiles para:

- Estimación de integrales complejas
- Simulación de procesos estocásticos
- Evaluación de distribuciones de probabilidad
- Análisis de riesgo y incertidumbre

**Ejemplo básico:** Estimación de  $\pi$  mediante simulación de puntos aleatorios en un círculo inscrito en un cuadrado.

#### 3.2 Bootstrap

El bootstrap es una técnica de remuestreo que permite estimar la distribución de un estadístico sin hacer suposiciones sobre la distribución poblacional.

#### **Procedimiento:**

- 1. Tomar muestras con reemplazo de los datos originales
- 2. Calcular el estadístico de interés para cada muestra bootstrap
- 3. Repetir el proceso B veces (típicamente B 1000)
- 4. Analizar la distribución empírica del estadístico

# 3.3 Cadenas de Markov Monte Carlo (MCMC)

MCMC es una clase de algoritmos para muestrear de distribuciones de probabilidad complejas, especialmente útiles en estadística bayesiana.

#### Algoritmos principales:

- Metropolis-Hastings
- Gibbs Sampling
- Hamiltonian Monte Carlo

# 4 Herramientas Computacionales

#### 4.1 Lenguajes de Programación

R: Lenguaje especializado en estadística con amplia colección de paquetes.

Python: Lenguaje versátil con librerías como NumPy, SciPy, Pandas y Scikit-learn.

MATLAB: Entorno de computación técnica con toolboxes estadísticos.

Julia: Lenguaje moderno diseñado para computación científica de alto rendimiento.

### 4.2 Software Especializado

SPSS: Software comercial para análisis estadístico

SAS: Plataforma integral para análisis de datos

Stata: Software estadístico para investigación

BUGS/JAGS: Software para análisis bayesiano

# 5 Aplicaciones

#### 5.1 Bioinformática

- Análisis de secuencias genéticas
- Estudios de asociación del genoma completo (GWAS)
- Análisis de expresión génica
- Modelado de redes biológicas

#### 5.2 Finanzas

- Modelado de riesgo financiero
- Valoración de derivados financieros
- Análisis de series temporales financieras
- Optimización de portafolios

#### 5.3 Ingeniería

- Control de calidad estadístico
- Análisis de confiabilidad
- Optimización de procesos
- Análisis de datos de sensores

# 6 Ventajas y Desafíos

#### 6.1 Ventajas

- Capacidad para manejar problemas complejos
- Flexibilidad en el modelado
- No requiere suposiciones distribucionales restrictivas
- Escalabilidad para grandes conjuntos de datos

#### 6.2 Desafíos

- Tiempo computacional elevado
- Necesidad de validación de algoritmos
- Interpretación de resultados complejos
- Requerimientos de infraestructura computacional

#### 7 Tendencias Futuras

# 7.1 Computación en la Nube

La estadística computacional se beneficia cada vez más de:

- Servicios de computación distribuida
- Almacenamiento escalable de datos
- Plataformas de análisis como servicio

#### 7.2 Inteligencia Artificial

La convergencia entre estadística computacional e IA incluye:

- Machine Learning Bayesiano
- Deep Learning para modelado estadístico
- Métodos de inferencia automática

## 7.3 Computación Cuántica

Potencial impacto en:

- Algoritmos de optimización
- Muestreo de distribuciones complejas
- Aceleración de métodos Monte Carlo

### 8 Conclusiones

La estadística computacional representa una evolución natural de los métodos estadísticos tradicionales, adaptándose a las demandas del mundo moderno caracterizado por grandes volúmenes de datos y problemas complejos.

Su importancia continuará creciendo a medida que:

- Los datos se vuelvan más abundantes y complejos
- La potencia computacional sea más accesible
- Nuevos métodos algorítmicos se desarrollen

Para los profesionales en estadística e informática, dominar estos conceptos y herramientas es esencial para mantenerse relevantes en el panorama actual de la ciencia de datos.