# **Monte Carlo**

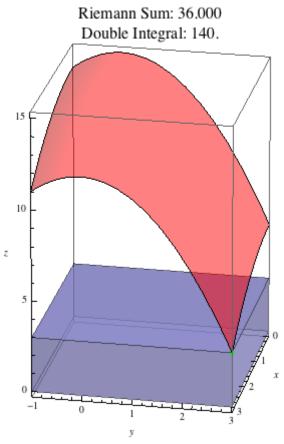
**Ulam / von Neumann** 

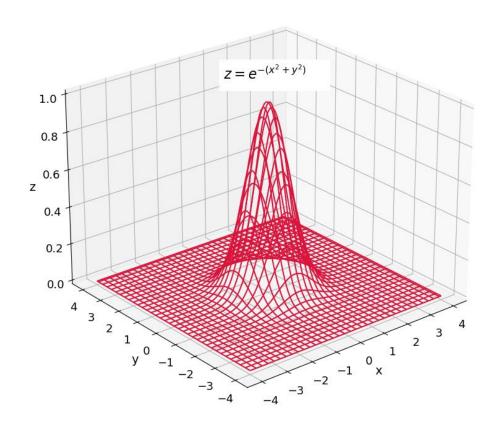


Javier Amezcua MA2008B

## Cuando las integrales se complican

Podemos generalizar la integrales numéricas a 2 o más dimensiones. Nuestros elementos fundamentales ya no son rectángulos, sino prismas.



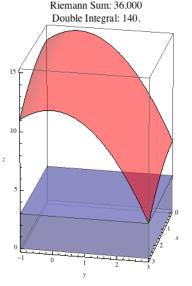


Fuente: U. of Michigan

# Cuando las integrales se complican

Empiezan a haber complicaciones al momento de plantear las integrales.

a) Puede que los límites de integración sean funciones y no valores fijos.



Fuente: U. of Michigan

b) El número de puntos a evaluar crece geométricamente.

$$N_{\text{total}} = N_1 \times N_2 \times \dots \times N_D \approx \tilde{N}^D = e^{Dln(\tilde{N})}$$

El problema puede volverse muy difícil (maldición de la dimensionalidad)

Utilizamos métodos de probabilidad para resolver ecuaciones en N dimensiones. Empecemos en **1D**.

Si tenemos una integral de la forma: 
$$I(a,b) = \int_a^b g(x)f(x)dx$$

Utilizamos métodos de probabilidad para resolver ecuaciones en N dimensiones. Empecemos en **1D**.

Si tenemos una integral de la forma: 
$$I(a,b) = \int_a^b g(x)f(x)dx$$

Si podemos interpretar  $f(\boldsymbol{x})$  como una pdf, entonces la integral

$$I(a,b) = E_f[g(x)]$$

es un valor esperado. Esto se aproximar por su estimador muestral.

$$\hat{I}(a,b) = \frac{1}{N} \sum_{n=1}^{N} x_n$$

Si la muestra viene de la distribución f(x).

Nota: en general encontraremos las integrales de esta forma.

$$I(a,b) = \int_{a}^{b} g(x)dx$$

Nota: en general encontraremos las integrales de esta forma.

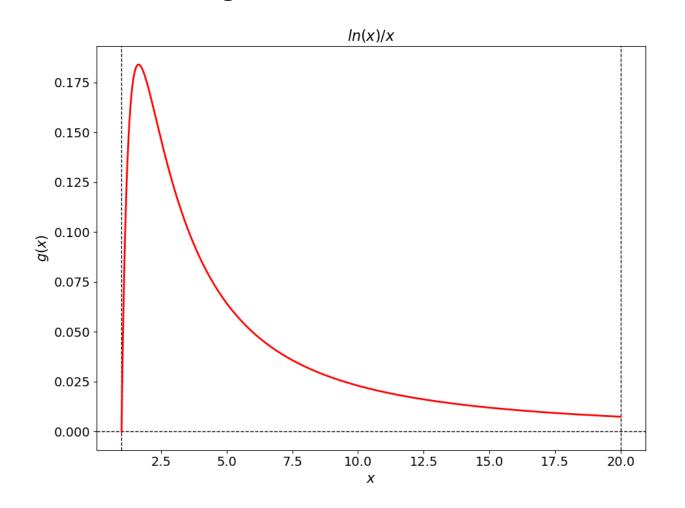
$$I(a,b) = \int_{a}^{b} g(x)dx$$

Puedes completar la integral usando al buen Nikita Nipone:

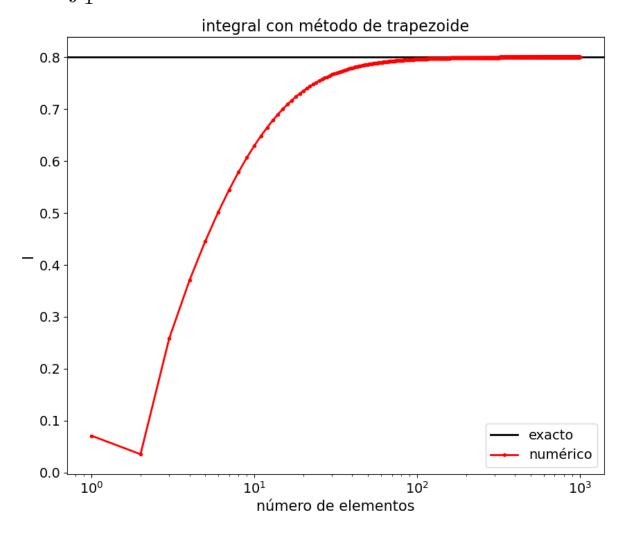
$$I(a,b) = (b-a) \int_{a}^{b} \frac{g(x)}{b-a} dx$$

Estamos usando una distribución auxiliar U[a,b]. Si logramos muestrear las x de esa distribución, ya la hicimos.

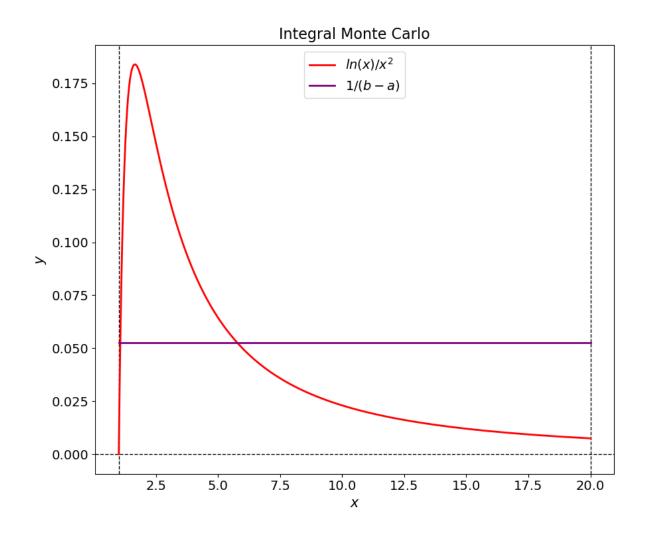
Ejemplo 
$$I = \int_1^{20} \frac{ln(x)}{x^2} dx$$



Integramos 
$$I=\int_{1}^{20} \frac{ln(x)}{x^2} dx\,$$
 con el método del trapezoide.



Integramos 
$$I = \int_{1}^{20} \frac{ln(x)}{x^2} dx \,$$
 con Monte Carlo.



Integramos 
$$I=\int_1^{20} \frac{ln(x)}{x^2} dx$$
 con Monte Carlo.

O.9

O.8

O.6

O.5

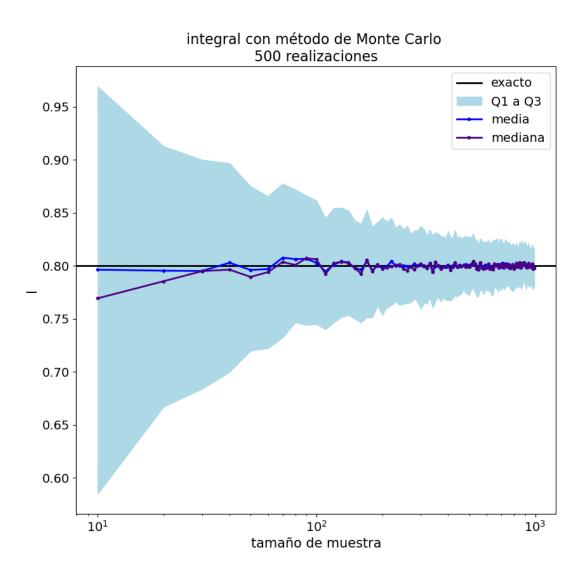
O.4

10<sup>2</sup> tamaño de muestra 103

Pero este es sólo una realización.

101

Si tomamos múltiples realizaciones y estimamos la media y std de los estimadores:



## Monte Carlo con muestreo de importancia

Recordemos nuestra integral:

$$I(a,b) = \int_{a}^{b} g(x)dx$$

Habrá veces que la distribución uniforme no es la mejor opción:

- a) Puede que el intervalo de integración sea impropio. ¡La uniforme tiene soporte compacto!
- b) Puede que la uniforme no se parezca a lo que queremos integrar. El proceso va a ser ineficiente.

# Monte Carlo con muestreo de importancia

Recordemos nuestra integral:

$$I(a,b) = \int_{a}^{b} g(x)dx$$

Habrá veces que la distribución uniforme no es la mejor opción:

- a) Puede que el intervalo de integración sea impropio. ¡La uniforme tiene soporte compacto!
- b) Puede que la uniforme no se parezca a lo que queremos integrar. El proceso va a ser ineficiente.

Podemos usar Nikita-Nipone de nuevo:

$$I(a,b) = \int_a^b g(x)dx = \int_a^b \frac{g(x)}{f(x)}f(x)dx = E_f\left[\frac{g(x)}{f(x)}\right]$$

## Monte Carlo con muestreo de importancia

Tenemos:

$$I(a,b) = \int_{a}^{b} \frac{g(x)}{f(x)} f(x) dx = E_f \left[ \frac{g(x)}{f(x)} \right]$$

Al cociente  $\frac{g(x)}{f(x)}$  se le conoce como **derivada de Radon-Nikodym.** 

Para ser válida, g(x) debe ser absolutamente continua con respecto a f(x).

$$g \ll f$$

$$f(A) = 0 \implies g(A) = 0, \ \forall A \in \mathcal{X}$$

para todos los conjuntos A donde el denominador se hace cero.

Tomemos la integral de :  $\int_{-\infty}^{\infty} \frac{sin(x)}{x} dx = \pi$ 

¿Cuál es nuestra propuesta de importancia?

Recuerda, debe ser una función

- a) fácil de evaluar
- b) que se puedan generar muestras