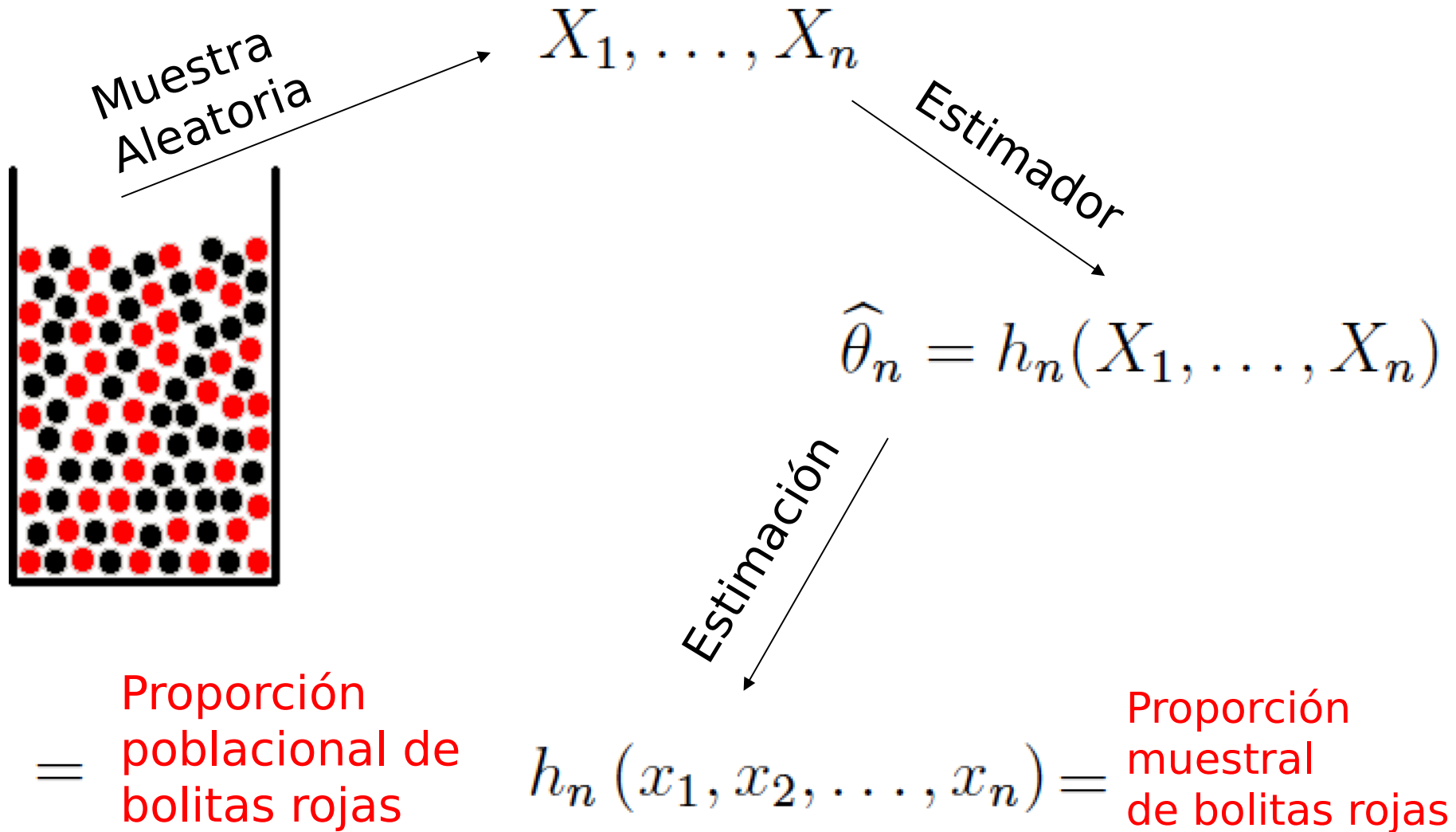


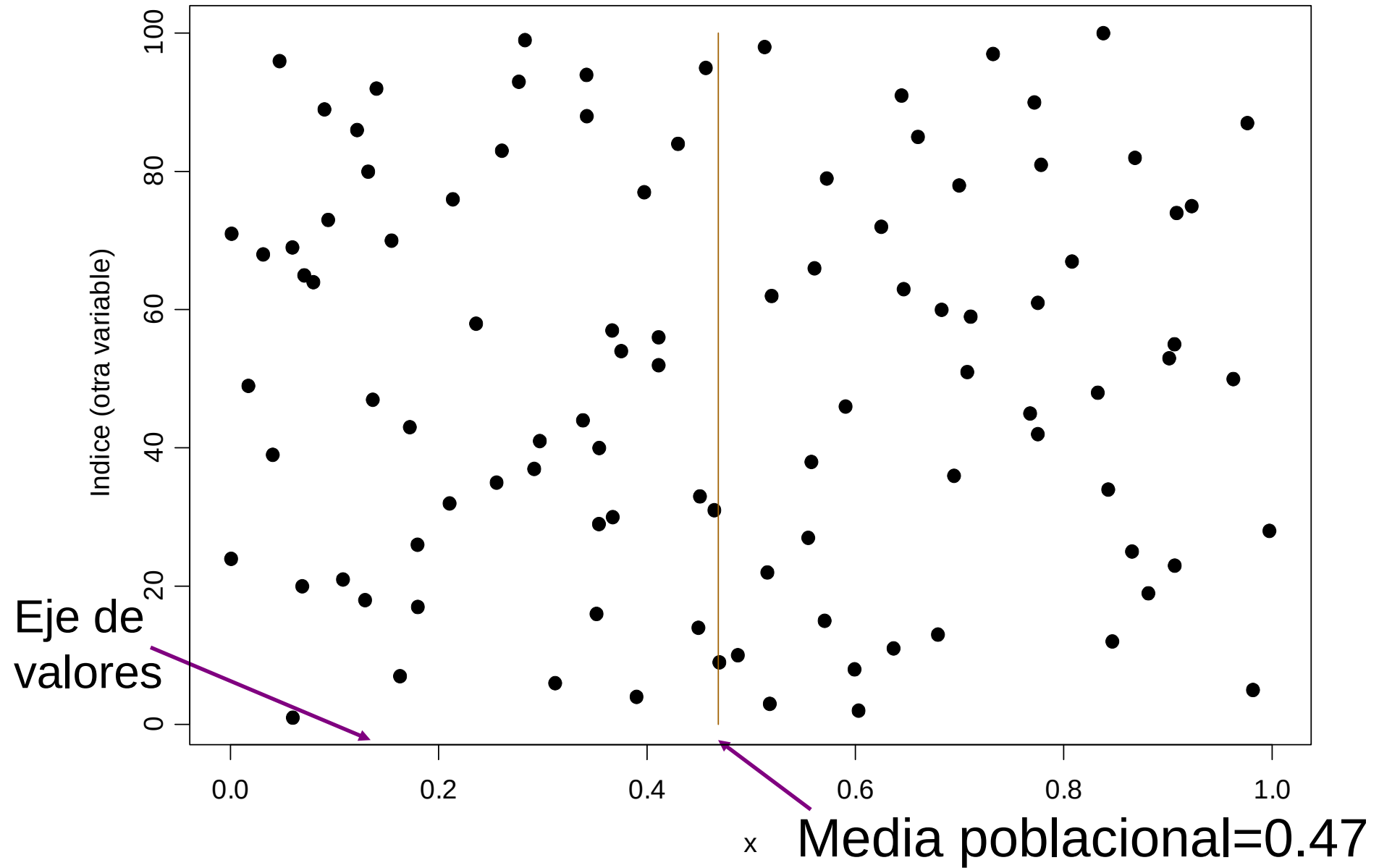
Inferencia estadística

Trata de estimar o inferir mediante una muestra (aleatoria) el valor (desconocido) de un parámetro poblacional

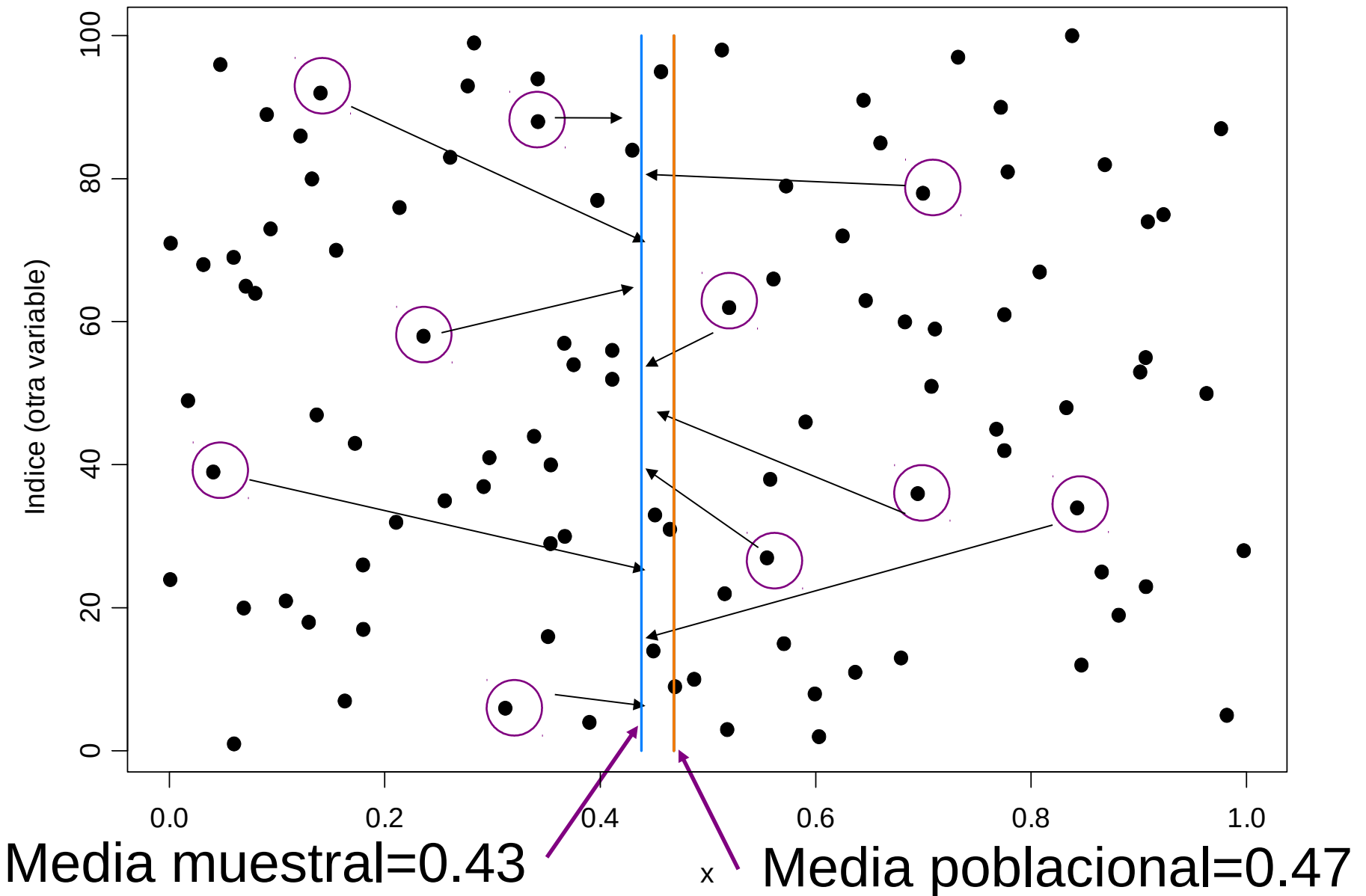
Probabilidad e Inferencia, el problema de la “Inversión”



La población (N=100)



La muestra (n=10)



El estimador y la estimación

Dados los datos: $x_1, x_2 \dots x_{10}$

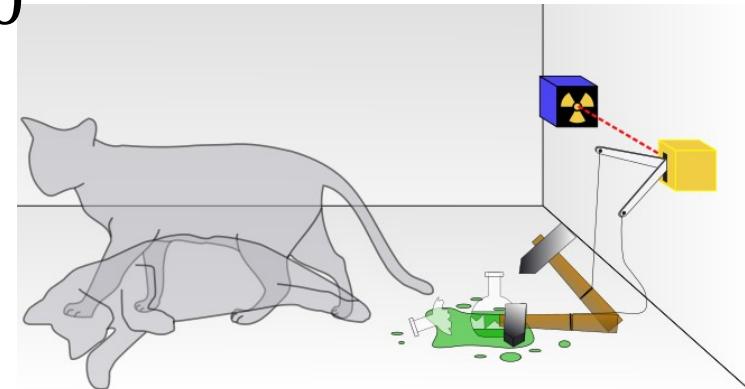
$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^{10} x_i}{10} = \frac{x_1}{10} + \frac{x_2}{10} + \dots + \frac{x_{10}}{10} = 0.43$$

Dadas las variables aleatorias: $x_1, x_2 \dots x_{10}$

$$\bar{x} = \frac{\sum_{i=1}^{10} x_i}{10} = \frac{x_1}{10} + \frac{x_2}{10} + \dots + \frac{x_{10}}{10}$$

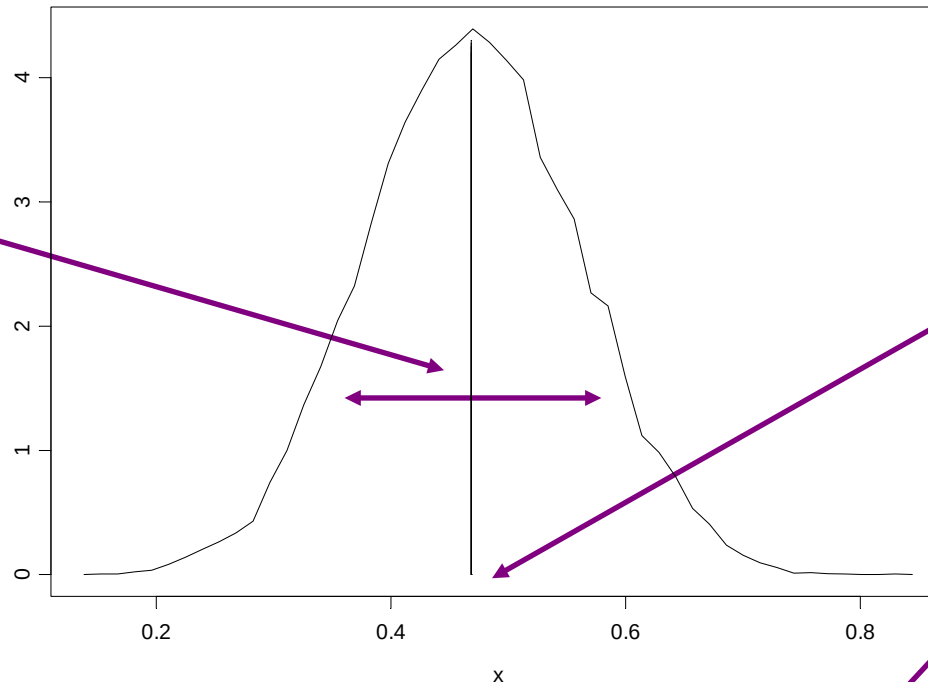
Schrödinger's cat

¿ Que tan bueno es ?
¿ Cuales son sus propiedades?



Repito el experimento 10000 veces

Desvío
= 0.09



Media
poblacional
= 0.468

Insesgado

| Min. | st Qu. | Median | Mean | 3rd Qu. | Max. |
|---------|---------|---------|---------|---------|---------|
| 0.15705 | 0.40697 | 0.46900 | 0.46879 | 0.53011 | 0.82568 |

Propiedades de los Estimadores

- Consistencia

$$\hat{\theta}_n \rightarrow \theta$$

Parámetro

- Insesgadez

$$\mathbb{E}(\hat{\theta}_n) = \theta$$

Estimador

- Error Cuadrático Medio

$$\text{ECM}(\hat{\theta}_n) = \mathbb{V}(\hat{\theta}_n) + \left\{ \mathbb{E}(\hat{\theta}_n) - \theta \right\}^2$$

$$\mathbb{E}(\hat{\theta}_n - \theta)^2$$

Varianza

Sesgo²

Inferencia Estadística

$$f \in \mathcal{M} = \{f(\cdot, \theta), \theta \in \Theta\}.$$

Familias
No/Semi
Paramétricas

Datos

Estimación
Modelo
Paramétrico

$$(X_i)_{i \geq 1} \text{ i.i.d. } X_i \sim F, F \in \mathcal{F}$$

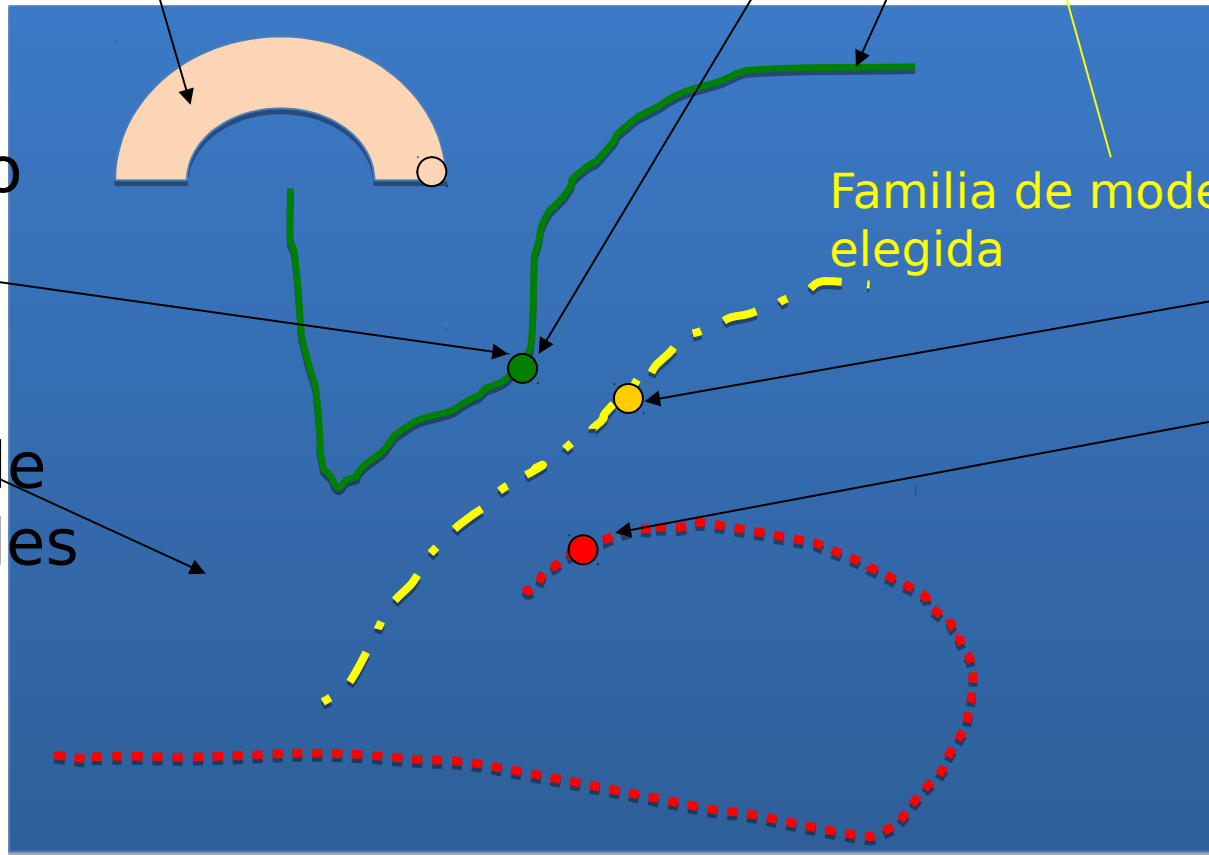
Verdadero
DGP

Familia de modelos
elegida

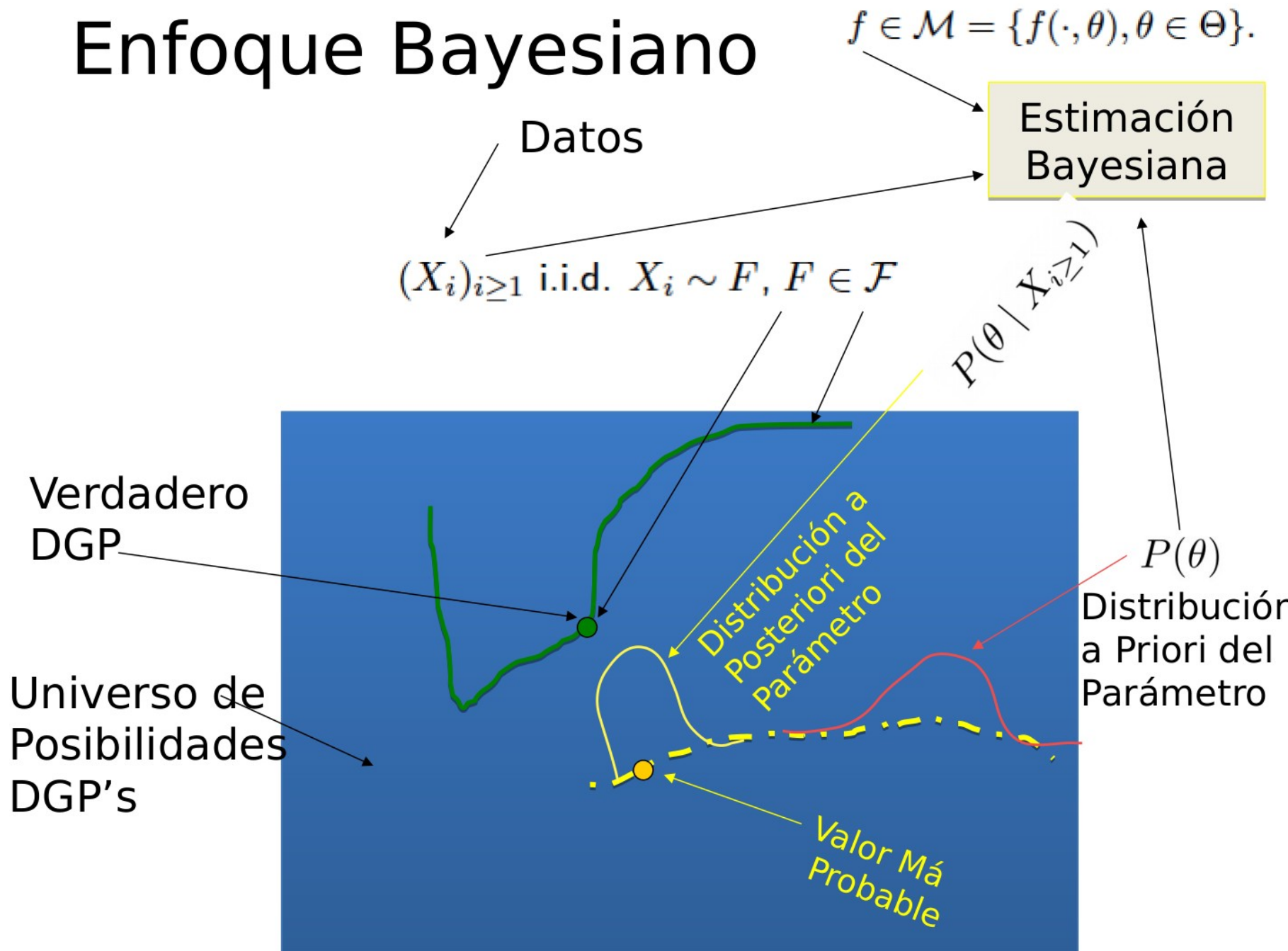
$$\hat{f} = f_{\hat{\theta}}(x)$$

Universo de
Posibilidades
DGP's

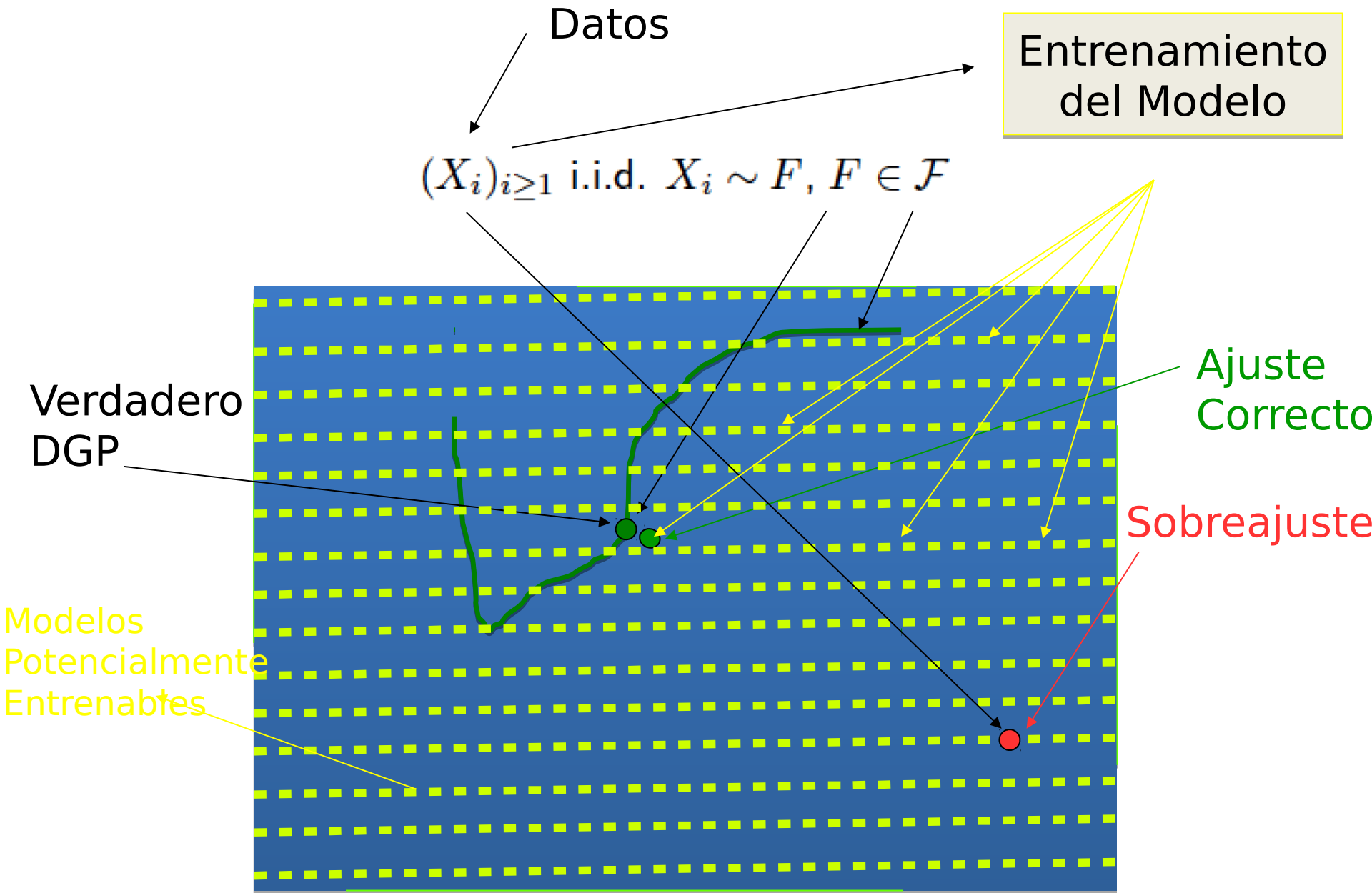
$$F_2 \in \mathcal{F}_2$$



Enfoque Bayesiano



Aproximadores Universales (ANN - MLP)



Verosimilitud

Parámetros

Variables
Aleatorias

- Modelo: $\mathcal{M} = \{p(\cdot, \theta), \theta \in \Theta\}$.
- $\mathbf{x} = x_1, \dots, x_n$ realización de X_1, \dots, X_n i.i.d.
- Función de verosimilitud asociada a $\mathbf{x} = x_1, \dots, x_n$:

$$L(\cdot; \mathbf{x}) : \Theta \rightarrow \mathbb{R}$$

Los
Parámetros
varían !!!

$$L(\theta; \mathbf{x}) = \mathbb{P}(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n), X_i \sim p(\cdot, \theta).$$

$$L(\theta; \mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n p(x_i, \theta),$$

Observaciones están fijas !!!

Estimador de Máxima-Verosimilitud

- Función de verosimilitud: $L(\cdot ; \mathbf{x}) : \Theta \rightarrow \mathbb{R}$

$$L(\theta ; \mathbf{x}) = f_{X_1, \dots, X_n}(x_1, \dots, x_n), X_i \sim f(\cdot, \theta) .$$

$$L(\theta ; \mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta) ,$$

- Propuesta de Máxima Verosimilitud:

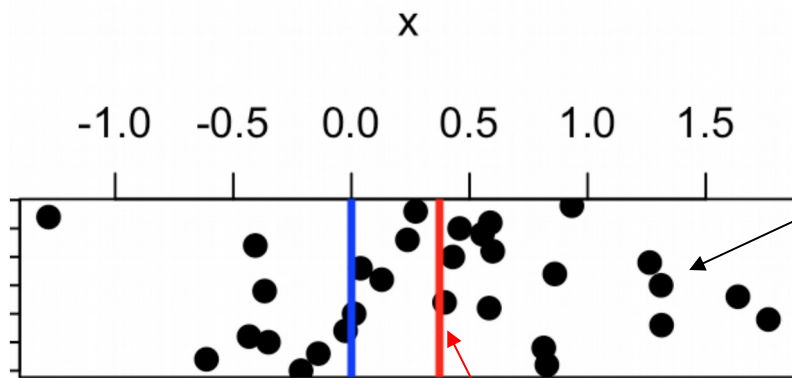
$$h_n(\mathbf{x}) = \operatorname{argmax}_{\theta \in \Theta} L(\theta ; \mathbf{x}) .$$

o sea

$$L(h_n(\mathbf{x}), \mathbf{x}) \geq L(\theta, \mathbf{x})$$

- Definimos el EMV siendo $\hat{\theta}_n = h_n(X_1, \dots, X_n)$.

Ejemplo de Verosimilitud



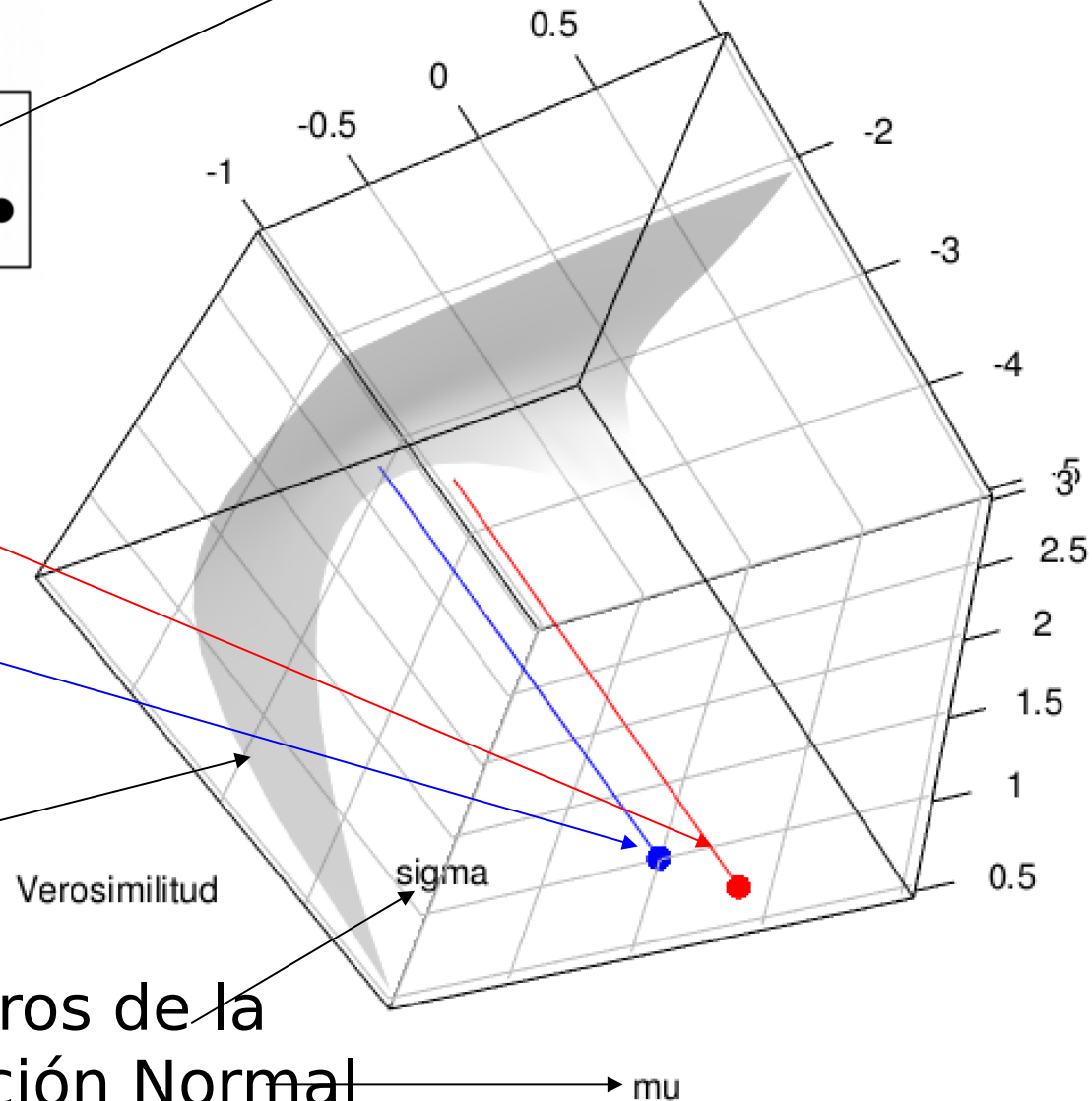
Media
verdadera
= 0

Media
estimada
MV
= 0.37

Función de
Verosimilitud
(Normal)
basada en los
30 x's fijos

Parámetros de la
Distribución Normal

30
realizaciones
 $X \sim N(0, 1)$



Selección de Modelos

- Modelo: $\mathcal{M} = \{f(\cdot, \theta), \theta \in \Theta\}$

- Verosimilitud (likelihood): $L(\theta, \mathbf{x}) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta)$

$$\hat{\theta}(\mathbf{x}) = \operatorname{argmax}_{\theta \in \Theta} L(\theta; \mathbf{x}), \quad \text{o sea} \quad L(\hat{\theta}(\mathbf{x}), \mathbf{x}) \geq L(\theta, \mathbf{x}).$$

- log-vero (log-likelihood): $\ell(\theta, \mathbf{x}) = \sum_{i=1}^n \log(f(x_i, \theta))$
- Bondad del Modelo:

$$\text{Bondad}(\mathcal{M}, \mathbf{x}) := \ell(\hat{\theta}(\mathbf{x}), \mathbf{x}) = \sum_{i=1}^n \log(f(x_i, \hat{\theta}(\mathbf{x})))$$

$$\text{AIC} = \text{AIC}(\mathcal{M}, \mathbf{x}) := -2 \left(\ell(\hat{\theta}(\mathbf{x}), \mathbf{x}) - \# \text{parámetros} \right)$$

Intervalos de confianza

Dado un parámetro poblacional desconocido, buscamos un intervalo (dependiente de la muestra) que con alta probabilidad contenga al verdadero valor del parámetro.

Intervalos de confianza

Dados $x_1 \dots x_n$ muestra aleatoria proveniente de una población con parámetro θ

Límite inferior Límite superior

$[I(x_1 \dots x_n), D(x_1 \dots x_n)]$ es un intervalo de confianza 0.95 si

Fijo

$$P(I(x_1 \dots x_n) \leq \theta \leq D(x_1 \dots x_n)) = 0.95$$

Aleatorio

Test de Hipótesis

Es un mecanismo para decidir acerca de la validez de una hipótesis, controlando la probabilidad de rechazar la misma siendo que esta es verdadera.

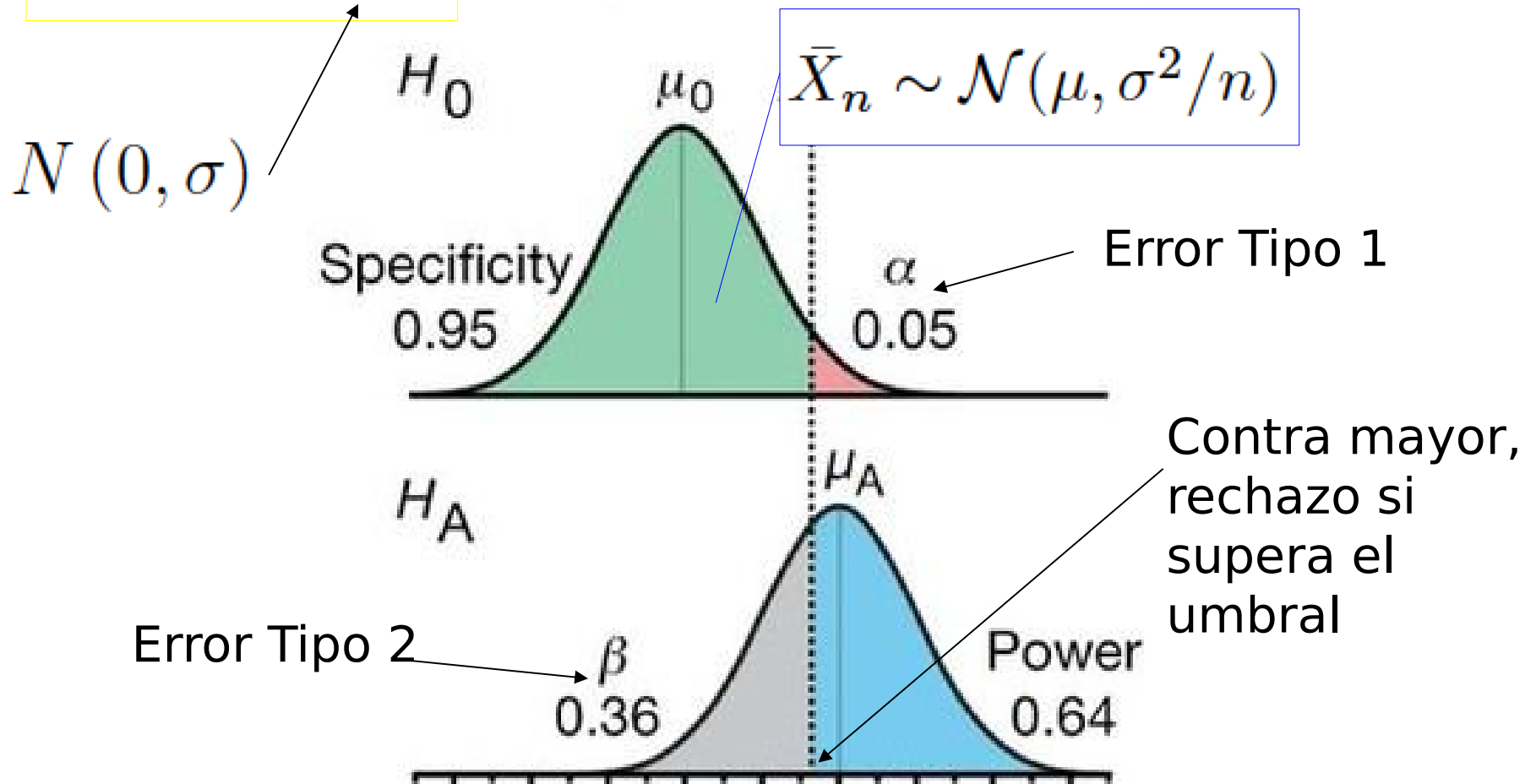
Potencia, Especificidad y Errores

Modelo

$$X = \mu + \epsilon$$

Estimador

$$\bar{X} = \bar{X}_n = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$$

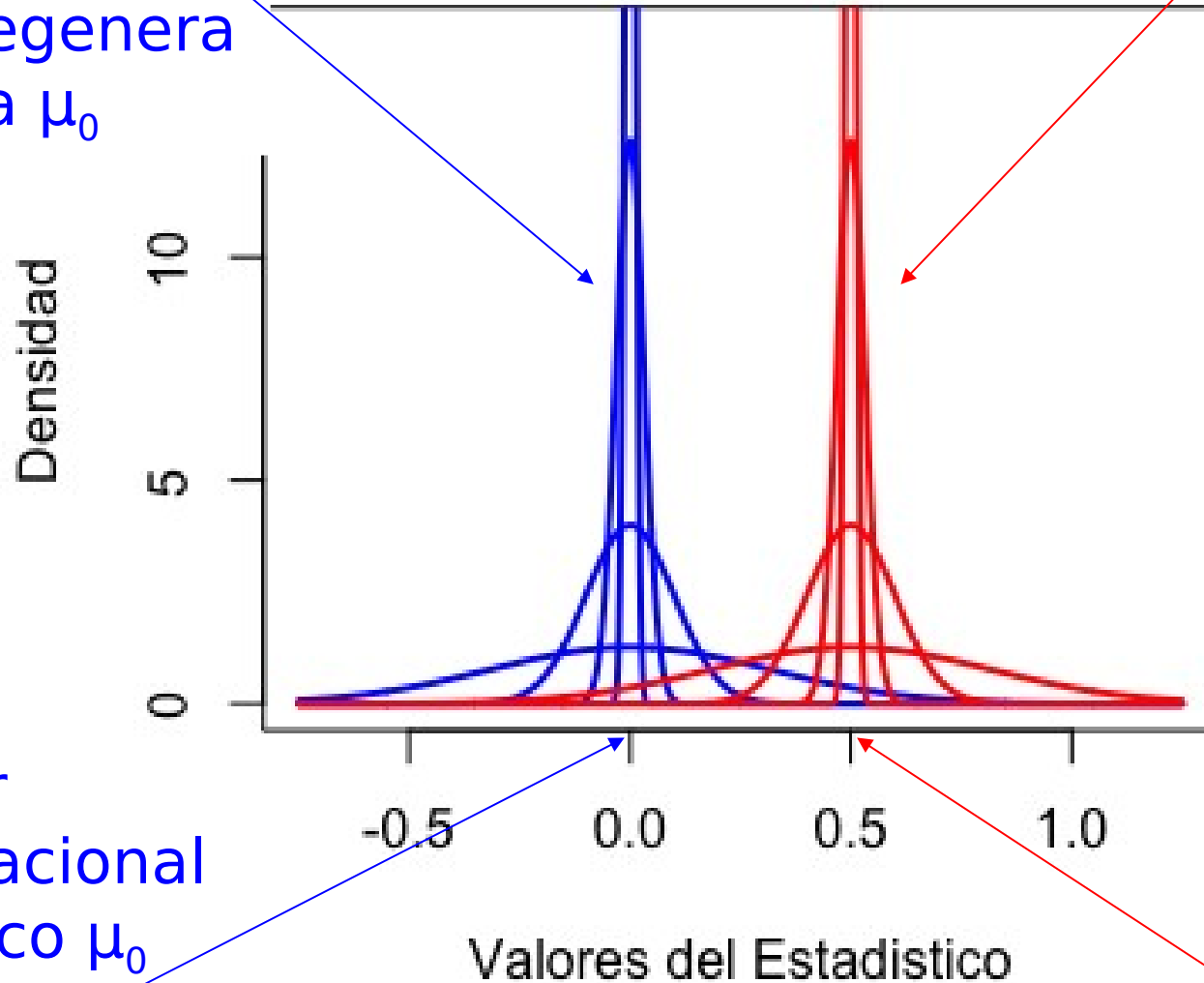


La Virtud y El Problema de la Consistencia

La
distribución
se degenera
hacia μ_0

Convergencia del Estadístico

La
distribución
se degenera
hacia μ_A



Valor
poblacional
teórico μ_0

Valor
poblacional
real μ_A

El p-valor

- Concepto fundamental de la **Estadística** que cuantifica objetivamente la evidencia acerca de la validez de una hipótesis.
- Específicamente, mide en base a las observaciones el grado de “**compatibilidad**” de una hipótesis en términos del comportamiento distribucional de un estimador /estadístico.

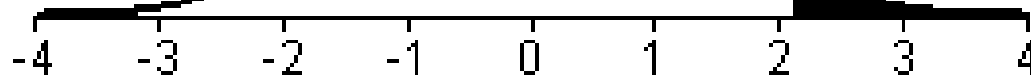
Gráficamente

Distribución
del
Estadístico
bajo la
Hipótesis

Valor observado del
estadístico
(estimación)

Probabilidad de
observar “algo
tan o mas
extremo” que
lo observado
basado en la
muestra

0.017



Evidencia a favor H_0

Evidencia contra H_0

