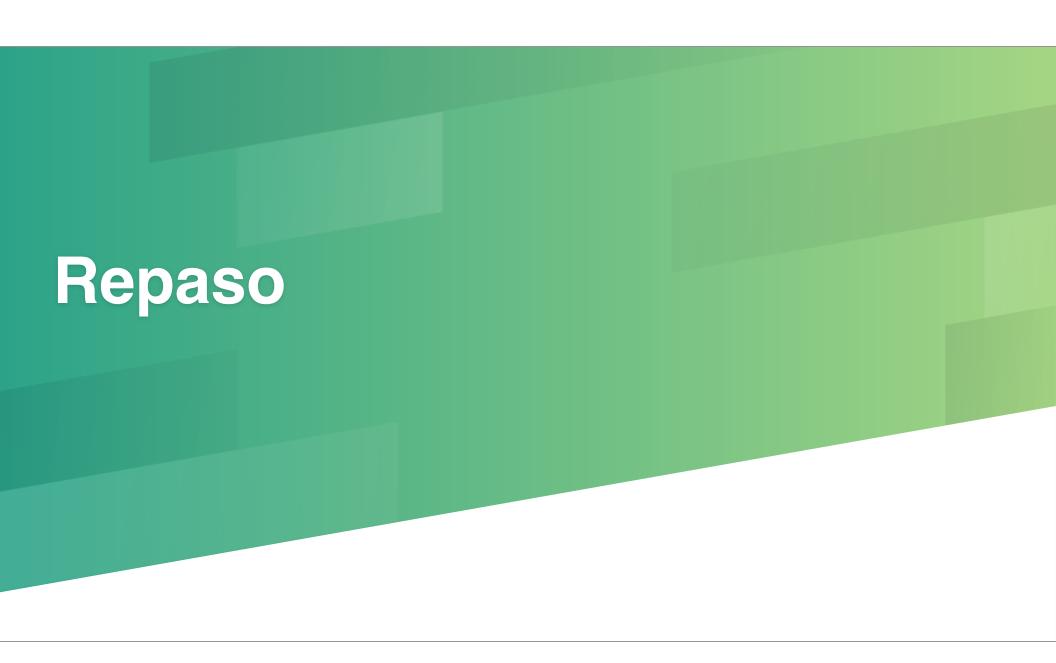
Probabilidad y Estadística Clase 1

Cronograma

Clase 1	Repaso Distribuciones útiles.
Clase 2	Transf de v.a.
Clase 3	V.a. condicionadas Esperanza condicional ECM y estimadores de cuadrados mínimos
Clase 4	Estimación Bayesiana Estimador de máxima verosimilitud
Clase 5	Estimación no paramétrica Intervalos de confianza
Clase 6	Intervalos de confianza Test de hipótesis
Clase 7	Repaso
Clase 8	Examen

Eventos



Por qué es importante probabilidad para IA?

Espacios equiprobables







Espacios equiprobables

Si estamos en presencia de un espacio **equiprobable**, es decir donde todos los elementos tienen las mismas chances de ocurrir, las probabilidades pueden calcularse como la proporción entre la cantidad de casos donde ocurre el experimento y la cantidad de elementos que existen en el espacio muestral. A esto se lo conoce como regla de **Laplace**

$$\mathbb{P}(A) = rac{\#A}{\#\Omega} = rac{\# ext{"casos favorables"}}{\# ext{casos totales}}$$

Probabilidades condicionales y proba. total

Def: Se llama probabilidad condicional de A dado B ($\mathbb{P}(A|B)$) a la probabilidad de que ocurra el evento A sabiendo que B ha ocurrido, y está definida por

$$\mathbb{P}(A|B) = rac{\mathbb{P}(A \cap B)}{\mathbb{P}(B)}$$

Def: Diremos que los eventos $B_1, \ldots B_n$ forman una partición si $B_i \cap B_j = \emptyset \ \forall i,j$

У
$$\bigcup_{i=1}^n B_j = \Omega$$
 .

Luego podemos describir al evento A como $A=(A\cap B_1)\cup\ldots\cup(A\cap B_n)$ de forma que

$$\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}(A \cap B_1) + \ldots + \mathbb{P}(A \cap B_n) = \mathbb{P}(A|B_1)\mathbb{P}(B_1) + \ldots + \mathbb{P}(A|B_n)\mathbb{P}(B_n)$$

Fórmula de probabilidad total

Teorema de Bayes e independencia

Teorema de Bayes: Sean $B_1, \ldots B_n$ una partición de Ω , y A un evento con probabilidad positiva:

$$\mathbb{P}(B_i|A) = rac{\mathbb{P}(A|B_i)\mathbb{P}(B_i)}{\sum_{i=1}^n \mathbb{P}(A|B_i)\mathbb{P}(B_i)}$$

Def: Diremos que dos eventos A y B son independientes si y sólo sí vale que

$$\mathbb{P}(A\cap B)=\mathbb{P}(A)\mathbb{P}(B)$$

Variables aleatorias

Variables aleatorias

Una va. X es una función que mapea eventos a números.

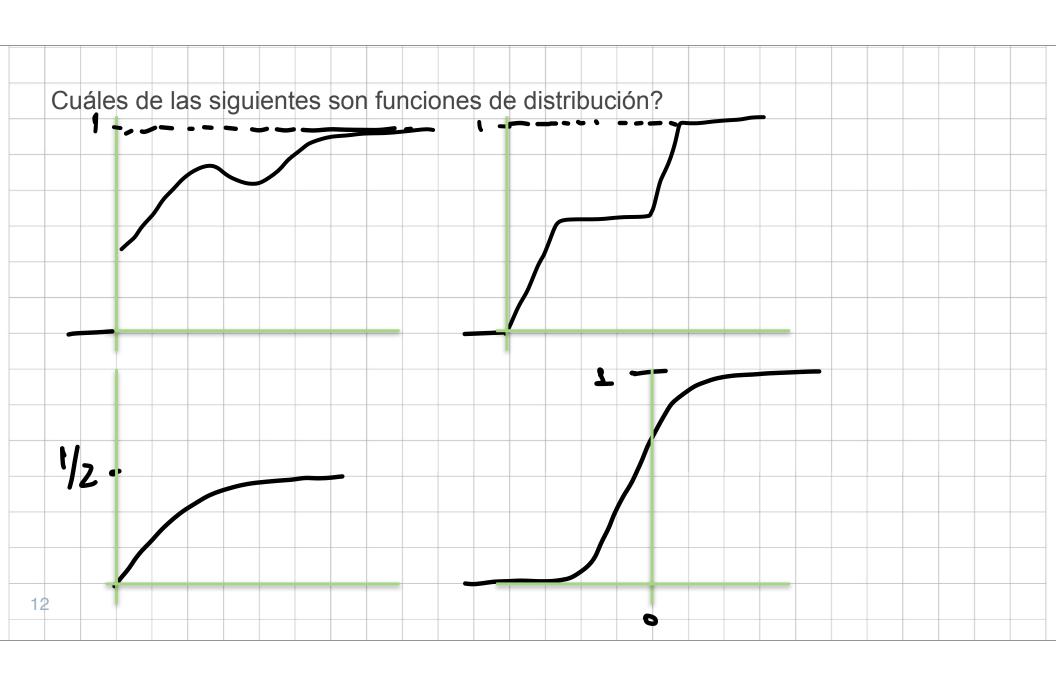
Ejemplo: basto \rightarrow 1, Oro \rightarrow 2, espada \rightarrow 3, copa \rightarrow 4

X tiene asociada una función de distribución, definida como

$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x)$$

- $F_X(x) \ge 0$
- $F_X(x)$ Es no decreciente

- $\lim_{x\to-\infty} F_X(x) = 0$
- $\lim_{x\to\infty} F_X(x) = 1$



Tipos de v.a.

• Discretas (v.a.d): toman valores en un conjunto discreto o enumerable de puntos. Si X es **v.a.d**, tendrá además función de probabilidad dada por

$$p_X(x)=\mathbb{P}(X=x)$$

Continuas (v.a.c): toman valores en un intervalo continuo. Si X es una
 v.a.c. tendrá asociada una función de densidad

$$f_X(x)=rac{dF_X(x)}{dx}$$

¿Qué propiedades debían cumplir cada una de estas funciones?

Vectores aleatorios

Distribución conjunta y marginales

Si tenemos dos variables X e Y se define su función de distribución conjunta como

$$F_{X,Y}(x,y) = \mathbb{P}(X \leq x, Y \leq y)$$

En este caso, vale la regla del rectángulo

$$\mathbb{P}(a < X \leq b, c < Y \leq d) = F_{X,Y}(b,d) - F_{X,Y}(a,d) - F_{X,Y}(b,c) + F_{X,Y}(a,c)$$

Caso continuo: $f_{X,Y}(x,y)$ es la función de densidad conjunta y se definen las funciones de densidad marginales como $f_X(x)=\int_{\mathbb{R}}f_{X,Y}(x,y)dy$ y $f_Y(y)=\int_{\mathbb{R}}f_{X,Y}(x,y)dx$

Caso discreto: $p_{X,Y}(x,y)$ es función de probabilidad conjunta y se definen las funciones de probabilidad marginal como $p_X(x) = \sum_y p_{X,Y}(x,y)$ y $p_Y(y) = \sum_x p_{X,Y}(x,y)$

Independencia de v.a.

Diremos que dos v.a. X e Y son independientes si vale que

$$F_{X.Y}(x,y) = F_X(x) F_Y(y) \quad orall \, x,y \in \mathbb{R}$$

Caso discreto:

$$p_{X,Y}(x,y) = p_X(x)p_Y(y) \quad orall \, x,y \in \mathbb{R}$$

Caso continuo:

$$f_{X.Y}(x,y) = f_X(x) f_Y(y) \quad orall \, x,y \in \mathbb{R}$$

Momentos

Momentos

Esperanza (o media):

$$egin{aligned} \mathbb{E}[g(X)] &= \int g(x) f_X(x) dx \ &= \sum g(x) p_X(x) \end{aligned}$$

Varianza:

$$var(X) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])^2] = \mathbb{E}[X^2] - \mathbb{E}(X)^2$$

Covarianza:

$$cov(X,Y) = \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}[X])(Y - \mathbb{E}[Y])] = \mathbb{E}[XY] - \mathbb{E}(X)\mathbb{E}(Y)$$

Algunas distribuciones útiles

Variables discretas

- **Bernoulli(p)**: $X = \{0,1\}$. Asociada a la ocurrencia o no de un éxito
- Binomial(n, p): me cuenta la cantidad de éxitos en n ensayos.
- Geométrica(p): cantidad de ensayos que debo realizar hasta observar el primer éxito

Se t	ira s	uce	siva	mer	nte υ	ın da	ado		_		_			_	_	_								
1. P	roba	abilio	lad	de r	nece	sita	me	nos	de :	3 tire	os h	asta	ver	el p	orime	er 2								
2. P	IODE	aDIIIC	iau	ue v	er e	xac	lame	ente	un	z er	າ ວ ແ	ios				11		,	-					
			-					. ,									ě.,					, , , , ,		
																				7	7			
										5											,			
2	1																							
1																						75		

Variables continuas

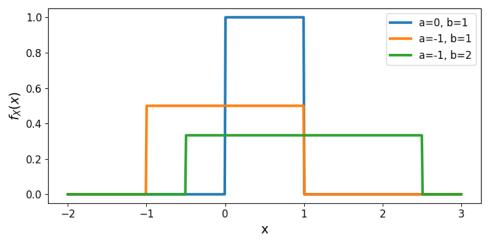
 Uniforme: todos los puntos son equiprobables.

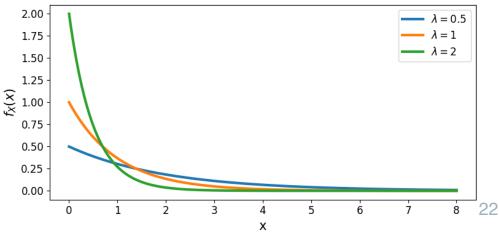
$$egin{aligned} X &\sim \mathcal{U}(a,b) \ f_X(x) &= rac{1}{b-a} \mathbf{I}\{a < x < b\} \end{aligned}$$

 Exponencial: sirve para modelar tiempos hasta eventos que no tienen memoria.

$$X \sim \mathcal{E}(\lambda)$$

$$f_X(x) = \lambda e^{-\lambda x} \mathbf{I}\{x>0\}$$



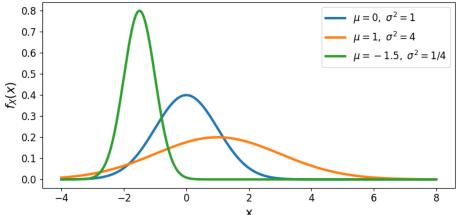


Variables continuas

• Normal (gaussiana). $X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$

 μ es la media σ^2 es la varianza

$$f_X(x)=rac{1}{\sqrt{2\pi}}e^{-rac{1}{2}rac{(x-\mu)^2}{\sigma^2}}$$



Propiedades: Sean X, Y dos v.a. Independientes

$$X \sim \mathcal{N}(\mu, \sigma^2)
ightarrow rac{X - \mu}{\sigma} \sim \mathcal{N}(0, 1)$$
 (estandarización)

$$X \sim \mathcal{N}(\mu_X, \sigma_X^2), \; Y \sim \mathcal{N}(\mu_Y, \sigma_Y^2)
ightarrow aX + bY \sim \mathcal{N}(a\mu_X + b\mu_Y, a^2\sigma_X^2 + b^2\sigma_Y^2)$$

(combinación lineal de normales es normal)

Ejercicio 1

Sea X una v.a con distribución normal estándar. Hallar la probabilidad de que

- 1. X>1
- 2. X<-1
- 3. IXI <2
- 4. Hallar los cuantiles 0.1 y 0.9

Sea además Y ~ N(2,9)

1. Hallar P(2X+Y <5)

					7								7			
											, ,					
2	5															

												1000											
					-																		
	- 2				2 4		27										1			in, n	*1		
			, ,							7									-				
1		-		-									-			-							
							7,												-			-	
					s = 5		11.1						2 "			; · · · ·							
					,		,	, , , , , , , , , , , , , , , , , , ,		.,-		,			-								
			- 1	y.						1,2				,						, ,			
			100	7					12		1				7.7	,				1			
1						-		, ,							-								

												1000											
					-																		
	- 2				2 4		27										· · · · · · · · ·			in, n	*1		
			, ,							7									-				
		-		-												-							
							7,												-			-	
					s = 5		11.1						2 "			; · · · ·							
					,		,	, , , , , , , , , , , , , , , , , , ,		.,-		,			-								
			- 1	y.						1,2				,						,			
			100	7					12		1			- 1	7.7	,				1			
1						-		, ,							-								

Ejercicio 2

El tiempo (en minutos) entre llamadas a un call center tiene una distribución exponencial de parámetro 1/5.

- Calcular la probabilidad de que la primer llamada llegue después de 2 minutos
- 2. Calcular la probabilidad de que la primer llamada llegue después de los 5 minutos, si se sabe que en los primeros 3 minutos no se recibieron llamados

													7			
											, ,					
29	9															
								-						19		

													-			
	3.0				,			,					7		,	
													,			,
															-	
3)															
											,			9		

Distribución normal multivariada

Función de densidad conjunta

Sea $\underline{X} = [X_1, \dots, X_n]^T$ un vector aleatorio continuo, diremos que X tiene distribución normal multivariada, si su función de densidad conjunta es de la forma

$$f_{\underline{X}}(\underline{x}) = rac{1}{(2\pi)^{n/2} |\Sigma|^{1/2}} e^{-rac{1}{2} (\underline{x} - \underline{\mu})^T \Sigma^{-1} (\underline{x} - \underline{\mu})}$$

media

matriz de covarianza.

$$oldsymbol{\mu} = [\mu_1, \ldots, \mu_n]^T \qquad \Sigma = egin{bmatrix} \sigma_1^2 & cov(X_1, X_2) & \ldots & cov(X_1, X_n) \ cov(X_2, X_1) & \sigma_2^2 & \ldots & cov(X_2, X_n) \ dots & dots & \ddots & dots \ cov(X_n, X_1) & cov(X_n, X_2) & \ldots & \sigma_n^2 \end{bmatrix}$$

Notación: $\underline{X} \sim \mathcal{N}(\mu, \Sigma)$

Distribuciones marginales

$$m{X} \sim \mathcal{N}(m{\mu}, \Sigma) \Rightarrow X_i \sim \mathcal{N}(\mu_i, \sigma_i^2)$$
 $m{\mu} = [\mu_1, \dots, \mu_n]^T$

$$\Sigma = egin{bmatrix} \sigma_1^2 & cov(X_1,X_2) & \ldots & cov(X_1,X_n) \ cov(X_2,X_1) & \sigma_2^2 & \ldots & cov(X_2,X_n) \ dots & dots & \ddots & dots \ cov(X_n,X_1) & cov(X_n,X_2) & \ldots & \sigma_n^2 \end{bmatrix}$$

Ejercicio 3

Sean X,Y dos v.a. Con función de densidad conjunta

$$f_{X,Y}(x,y) = rac{1}{2\pi0.6}e^{-rac{1}{2}egin{bmatrix} x & y\end{bmatrix}egin{bmatrix} 1 & -0.8 \ -0.8 & 1 \end{bmatrix}^{-1}egin{bmatrix} x \ y\end{bmatrix}$$

- Calcular E[X], E[Y], var(X), var(Y), y cov(X,Y)
- 2. Hallar las densidades marginales de X e Y
- 3. Calcular P(X<2, Y<-1)

													Y.			
											, ,					
3	5															
														10		

Bibliografía

Bibliografía

"Mathematical Statistics with Applications", Dennis D. Wackerly, William Mendenhall III, Richard L. Scheaffer.