

## Variable Aleatoria

- Una variable aleatoria es una variable cuyo valor está sujeto a variaciones que dependen de la aleatoriedad.
- Deben tomar valores numéricos, que dependen del resultado del experimento
- Puede ser continua o discreta

## Propiedades de esperanzas, sumatorias, varianzas y covarianzas

a y b son constantes

X y Y son Variables Aleatorias

- $\mu_X = E[X]$
- $\sigma_{X,X}^2 = VAR[X] = E[(X - \mu)^2] = E[X^2] - \mu^2$
- $\sigma_{X,Y}^2 = COV[X, Y] = E[(X - \mu_x)(Y - \mu_y)] = E[XY] - \mu_x\mu_y$
- $COV[X, X] = VAR[X]$

## Esperanza

- $E[b] = b$
- $E[aX + b] = aE[X] + b$
- Si X y Y son VA independientes:
  - $E[XY] = E[X]E[Y]$
  - $E[X/Y] \neq E[X]/E[Y]$
- Si X y Y son VA NO independientes:
  - $COV(X, Y) = E[XY] - E[X]E[Y]$
  - $E[XY] = COV(X, Y) + E[X]E[Y]$

## Ejercicio:

$$Y = 2X + 3$$

$$E[Y] = E[2X + 3] = 2E[X] + 3$$

## Varianza

- $VAR[X] = E[(X - \mu)^2] = E[X^2] - \mu^2$
- $VAR[b] = 0$
- $VAR[aX + b] = a^2 VAR(X)$

- Si X y Y son VA independientes:
  - $VAR[X + Y] = VAR(X) + VAR(Y)$
  - $VAR[X - Y] = VAR(X) + VAR(Y)$
  - $VAR[aX + bY] = a^2VAR(X) + b^2VAR(Y)$
  - $VAR[aX - bY] = a^2VAR(X) + b^2VAR(Y)$
- Si X y Y son VA no independientes:
  - $VAR[X + Y] = VAR(X) + VAR(Y) + 2COV(X, Y)$
  - $VAR[X - Y] = VAR(X) + VAR(Y) - 2COV(X, Y)$
  - $VAR[aX + bY] = a^2VAR(X) + b^2VAR(Y) + 2ab COV(X, Y)$
  - $VAR[aX - bY] = a^2VAR(X) + b^2VAR(Y) - 2ab COV(X, Y)$

**Ejercicio:**

$$Y = 2X + 3$$

$$VAR[Y] = VAR[2X + 3] = 4VAR[X]$$

$Y = 2X_1 + 3X_2 + 1$ :  $X_1$  y  $X_2$  son independientes

$$VAR[Y] = VAR[2X_1 + 3X_2 + 1] = VAR[2X_1 + 3X_2]$$

$$VAR[Y] = 4VAR[X_1] + 9VAR[X_2]$$

**Covarianza**

- $COV[X, Y] = E[(X - \mu_x)(Y - \mu_y)] = E[XY] - \mu_x\mu_y$
- Si X y Y son VA independientes:
  - $COV[X, Y] = 0$ 
    - $COV[X, Y] = E[XY] - \mu_x\mu_y = E[X]E[Y] - \mu_x\mu_y = 0$
- $COV[a, X] = 0$
- $Cov(aX, bY) = a b Cov(X, Y)$
- $COV[a + bX, c + dY] = bd COV(X, Y)$
- $Cov(X + Y, Z) = Cov(X, Z) + Cov(Y, Z)$
- $Cov(aX + bY, cZ) = a c Cov(X, Z) + b c Cov(Y, Z)$

$$Y = 2X + 3$$

$$COV[Y, X] = COV[2X + 3, X] = COV[2X, X] = 2COV(X, X) = 2VAR(X)$$

$Y = 2X_1 + 3X_2 + 1$ :  $X_1$  y  $X_2$  no son independientes

$$\begin{aligned}COV[Y, X_1] &= COV[2X_1 + 3X_2 + 1, X_1] \\COV[Y, X_1] &= COV[2X_1, X_1] + COV[3X_2, X_1] + COV[1, X_1] \\COV[Y, X_1] &= 2VAR[X_1] + 3COV[X_2, X_1]\end{aligned}$$

### Sumatoria

$$\begin{aligned}\sum_{i=1}^n x_i &= x_1 + x_2 + \dots + x_n \\ \sum_{i=1}^n k &= nk \\ \sum_{i=1}^n kx_i &= k \sum_{i=1}^n x_i \\ \sum_{i=1}^n (a + bx_i) &= \sum_{i=1}^n (a) + \sum_{i=1}^n (bx_i) = na + b \sum_{i=1}^n (x_i) \\ \sum_{i=1}^n (x_i + y_i) &= \sum_{i=1}^n (x_i) + \sum_{i=1}^n (y_i)\end{aligned}$$

Ejercicios

- $\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}) = 0$

### Operador de Producto

$$\begin{aligned}\prod_{i=1}^n x_i &= x_1 * x_2 * \dots * x_n \\ \log\left(\prod_{i=1}^n x_i\right) &= \log(x_1 * x_2 * \dots * x_n) = \log(x_1) + \log(x_2) + \dots + \log(x_n) = \sum_{i=1}^n \log(x_i)\end{aligned}$$

### Ejercicio

- $Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y) + 2Cov(X, Y)$

$$Var(Z) = E[(Z - E(Z))^2] \quad \text{donde} \quad \mu = E(X)$$

$$\text{Var}(X + Y) = E \left[ ((X + Y) - E(X + Y))^2 \right]$$

$$\text{Var}(X + Y) = E[(X + Y - E(X) - E(Y))^2]$$

$$\text{Var}(X + Y) = E \left[ (X + Y - \mu_x - \mu_y)^2 \right]$$

$$\text{Var}(X + Y) = E[X^2 + 2XY - 2X\mu_x - 2X\mu_y + Y^2 - 2Y\mu_x - 2Y\mu_y + \mu_x^2 + 2\mu_x\mu_y + \mu_y^2]$$

$$\text{Var}(X + Y) = E[(X^2 - 2X\mu_x + \mu_x^2) + (Y^2 - 2Y\mu_y + \mu_y^2) + (2XY - 2X\mu_y - 2Y\mu_x + 2\mu_x\mu_y)]$$

**Nota.** Dado que:

$$(X - \mu_x)^2 = X^2 - 2X\mu_x + \mu_x^2$$

$$(Y - \mu_y)^2 = Y^2 - 2Y\mu_y + \mu_y^2$$

$$(2)(X - \mu_x)(Y - \mu_y) = 2XY - 2X\mu_y - 2Y\mu_x + 2\mu_x\mu_y$$

$$\text{Var}(X + Y) = E \left[ (X - \mu_x)^2 + (Y - \mu_y)^2 + (2)(X - \mu_x)(Y - \mu_y) \right]$$

$$\text{Var}(X + Y) = E[(X - \mu_x)^2] + E[(Y - \mu_y)^2] + 2 * E[(X - \mu_x)(Y - \mu_y)]$$

$$\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(X) + \text{Var}(Y) + 2\text{Cov}(X, Y)$$

## Variabes Discretas

$$\sum_{i=1}^n f(x_i) = 1$$

$$f(x) = \text{PMF} = P(X = x)$$

$$E[X] = \mu = \sum_{i=1}^n [x_i * f(x_i)]$$

$$\text{VAR}[X] = E[(X - \mu)^2] = E[X^2] - \mu^2$$

$$\text{VAR}[X] = \sigma^2 = \sum_{i=1}^n [(x_i - \mu)^2 * f(x_i)]$$

## **Continuas**

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

$$f(x) = \text{PDF} \neq \text{Probabilidad}$$

$$\int_2^4 f(x) dx = \text{Prob de que } X \text{ este entre 2 y 4}$$

$$F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt = \text{Prob de que } X \text{ sea menor que } x$$

$$E[X] = \mu = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

$$\text{VAR}[X] = \sigma^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx$$

## **Bernoulli**

$$f(x) = p^x(1-p)^{1-x} \quad x \in \{0,1\}$$

$$E[X] = \mu = \sum_{i=1}^n [x_i * f(x_i)] = 1 * p + 0 * (1-p) = p$$

$$\text{VAR}[X] = \sigma^2 = \sum_{i=1}^n [(x_i - \mu)^2 * f(x_i)] = (1-p)^2 * p + (0-p)^2 * (1-p)$$

$$\text{VAR}[X] = (1 - 2p + p^2) * p + p^2(1-p)$$

$$\text{VAR}[X] = p - 2p^2 + p^3 + p^2 - p^3$$

$$VAR[X] = p - p^2 = p * (1 - p)$$

- Si tiro una moneda 1 vez, ¿cuál es la probabilidad de que sea cara?

### Binomial

$$f(x) = \binom{n}{x} p^x (1 - p)^{n-x} \quad x \in \{0,1\}$$

$$\binom{n}{x} = \frac{n!}{x!(n-x)!}$$

$$E[X] = n * p$$

$$VAR[X] = n * p * (1 - p)$$

- Si tiro una moneda 5 veces (n=5), ¿cuál es la probabilidad de obtener 2 caras?

### Poisson

- En promedio llegan 20 personas a la cola de Starbucks cada horas. Cuál es la probabilidad de que lleguen 18 personas en un intervalo de 1 hora?

$$f(x) = \frac{e^{-\lambda} * \lambda^x}{x!}$$

$$E[X] = \lambda$$

$$VAR[X] = \lambda$$

### Más de Variables Continuas

- Si  $f(x) = 1$ ;  $x \in (0, \sqrt{2})$  and  $f(x) = 0$  otherwise.

$$\int_{-\infty}^0 f(x) dx = \int_{-\infty}^0 0 dx = 0$$

$$\int_0^{\sqrt{2}} f(x) dx = \int_0^{\sqrt{2}} x dx = \left(\frac{x^2}{2}\right) - \left(\frac{x^2}{2}\right)\Big|_0^{\sqrt{2}} = \left(\frac{\sqrt{2}^2}{2}\right) - \left(\frac{0^2}{2}\right) = 1 - 0 = 1$$

$$\int_{\sqrt{2}}^{+\infty} f(x) dx = \int_{\sqrt{2}}^{\sqrt{2}} 0 dx = 0$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1$$

En variables continuas  $P(X = x) = 0$

$$\int_1^1 x dx = \left( \frac{x^2}{2} \right) - \left( \frac{x^2}{2} \right) \Big|_1^1 = \left( \frac{1^2}{2} \right) - \left( \frac{1^2}{2} \right) = .5 - .5 = 0$$

### Exponencial

$$f(x) = \begin{cases} \lambda * e^{-\lambda x} & \text{para } x \geq 0 \\ 0 & \text{de otro modo} \end{cases}$$

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x} & \text{para } x \geq 0 \\ 0 & \text{de otro modo} \end{cases}$$

$$E[X] = \frac{1}{\lambda}$$

$$VAR[X] = \frac{1}{\lambda^2}$$

- En promedio llegan 20 personas a la cola de Starbucks cada hora. Cuál es la probabilidad de que la siguiente persona llegue en los próximos 6 minutos?

### Normal

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)^2}$$

$$E[X] = \mu$$

$$VAR[X] = \sigma^2$$

$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

### Normal Estándar

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma}; \quad X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

$$E[Z] = E\left[\frac{X - \mu}{\sigma}\right] = \frac{1}{\sigma} E[X - \mu] = \frac{1}{\sigma} (E[X] - E[\mu]) = \frac{1}{\sigma} (\mu - \mu) = 0$$

$$VAR[Z] = VAR\left[\frac{X - \mu}{\sigma}\right] = \frac{1}{\sigma^2} VAR[X - \mu] = \frac{1}{\sigma^2} VAR[X] = \frac{\sigma^2}{\sigma^2} = 1$$

### Relación de Distribución Z y Chi^2

$$Z^2 = \chi_1^2$$

Donde 1 es el grado de libertad de la distribución Chi^2.

## **Distribución Chi<sup>2</sup>**

$$Z_1^2 + Z_2^2 + \dots + Z_n^2 = \chi_n^2$$

## **Definición de t-student**

$$t_n = \frac{Z}{\sqrt{\frac{\chi_n^2}{n}}}$$

Donde n son los grados de libertad de la muestra.

## **Definición de F:**

$$F_{(n_1, n_2)} = \frac{\frac{\chi_{n_1}^2}{n_1}}{\frac{\chi_{n_2}^2}{n_2}}$$

Dónde:  $n_1$  son los grados de libertad de la muestra 1.

$n_2$  son los grados de libertad de la muestra 2.



### Estimadores Puntuales

La media muestral  $\bar{x}$  es el estimador puntual de la media poblacional  $\mu$

La varianza muestral  $s^2$  es el estimador puntual de la varianza poblacional  $\sigma^2$

En regresiones la media muestral  $\hat{\beta}$  es el estimador puntual del parámetro  $\beta$

$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

$$\bar{x} = \frac{\sum x_i}{n}$$

$$\bar{x} \sim N \text{ si } X \sim N \text{ o si } n > 30$$

$$E[\bar{x}] = \mu$$

$$VAR[\bar{x}] = \sigma_{\bar{x}}^2 = \frac{\sigma^2}{n}$$

$$SD[\bar{x}] = \sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

$$\bar{x} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

### **Ejercicio**

Se sabe que la media poblacional en un examen de Estadística es de 70 y que la varianza es de 324. Se toma una muestra aleatoria a 81 alumnos y se registra su calificación. Asume que las calificaciones se distribuyen de forma normal.

- ¿Cuál es la probabilidad de que al escoger aleatoriamente una de las calificaciones de mi muestra esta se ubique entre 85 y 90?  
18.86%
- Calcula el error estándar de la media muestral.  
2
- ¿Cuál es la probabilidad de que la media muestral de los 81 alumnos se ubique entre 85 y 90?  
30.854%

**Ejemplo:**

En un estudio de 100 estudiantes de la Anáhuac, se preguntaron las calificaciones de ética y se obtuvo  $\bar{x} = 82$ . Se sabe que  $\sigma = 20$ .

Concluimos que  $\bar{x} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$

Además, sabemos que  $\sigma_{\bar{x}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \frac{20}{\sqrt{100}} = 2$

Nosotros queremos construir un intervalo de confianza del 95%.

- IC= Intervalo de Confianza
- $\alpha$  = Nivel de significancia = 1 – IC

$$IC = \bar{x} \pm Z_{\alpha/2} * \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

$$\text{Intervalo} = 82 \pm 1.96 * 2 = 78.08 \text{ y } 85.92$$