
COMPILANDO CONOCIMIENTO

Probabilidad y Estadística

MATEMÁTICAS ESTADÍSTICAS

Oscar Andrés Rosas Hernandez

Febrero 2018

Índice general

I	Probabilidad Clásica	3
1.	Introducción	4
1.1.	Notación	5
1.1.1.	Experimento ε	5
1.1.2.	Espacio Muestral S, Ω	5
1.1.3.	Evento A	5
1.2.	Probabilidad $P(A)$	6
1.2.1.	Consecuencias	7
1.3.	Probabilidad Condicional	8
1.3.1.	Regla de la Multiplicación	8
1.4.	Eventos Independientes	9
1.4.1.	Propiedades	9
1.5.	Teorema de Bayes	10
2.	Variables Aleatorias Discretas	11
2.1.	Variables Aleatorias	12
2.1.1.	Variables Aleatorias Discretas	12
2.2.	Función Probabilidad f_X	13
2.3.	Función Probabilidad Acumulada F_X	14
2.4.	Esperanza o Media	15
2.4.1.	Propiedades	15
2.5.	Varianza	16
2.5.1.	Propiedades	16

2.6. Desviación Estandar	17
2.7. Covarianza	17
2.7.1. Propiedades	17
2.8. Momentos Centrales	18
2.8.1. Propiedades	18
2.8.2. Función Generadora de Momentos	19
2.8.3. Propiedades	19
2.9. Distribuciones Famosas	20
2.9.1. Bernoulli	20
2.9.2. Binomial	22
2.9.3. Geométrica	23
3. Combinatoria	27
3.1. Ideas Clave	28
3.1.1. Orden vs Sin Orden	28
3.1.2. Reemplazar vs No Reemplazar	28
3.2. Fórmulas	29
3.3. Coeficientes Binomiales	30
3.3.1. Interpretación	30
3.3.2. Propiedades	30
3.4. Propiedades	31

Parte I

Probabilidad Clásica

Capítulo 1

Introducción

1.1. Notación

1.1.1. Experimento ε

Decimos que un experimento en probabilidad es cualquier proceso del cual se desconoce con determinación el resultado final.

Generalmente lo denotamos con mayúsculas.

1.1.2. Espacio Muestral S, Ω

Un espacio muestral asociado a un experimento es el conjunto de posibles resultados al momento de realizar el experimento.

Ejemplo:

Por ejemplo si ε_1 : Lanzar una moneda. Entonces tenemos que $S_1 = \{ Cara, Cruz \}$

Si ε_2 : Lanzar un dado. Entonces tenemos que $S_2 = \{ 1, 2, 3, 4, 5, 6 \}$

1.1.3. Evento A

Un evento es simplemente algún subconjunto del espacio muestral.

Ejemplo:

Por ejemplo si ε_1 : Lanzar una moneda. Entonces tenemos que un evento puede ser $A_1 = \{ Cara \}$

Si ε_2 : Lanzar un dado. Entonces tenemos que un evento puede ser $A_2 = \{ 1, 2, 4 \}, A_{2.1} = \{ 5 \}$

1.2. Probabilidad $P(A)$

Definimos la probabilidad de un evento A como:

$$P(A) = \frac{|A|}{|S|} \quad \text{Recuerda que } A \text{ es un evento y } S \text{ es espacio muestral}$$

Creo que es muy obvio por la manera en que definimos a la probabilidad de un evento es un número real entre 0 y 1.

Por lo tanto:

- **NO hay probabilidades negativas**
- **NO hay probabilidades mayores a uno**

Entonces podemos reducir el problema de encontrar la probabilidad de un evento simplemente a dos partes:

- Encontrar la cardinalidad de dicho evento
- Encontrar la cardinalidad del espacio muestral de un experimento

1.2.1. Consecuencias

- $P(S) = 1$
- Si A_1, A_2, \dots, A_n son eventos mutuamente excluyentes entonces:

$$P(\cup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i)$$

- Si A_1, A_2, \dots son una colección infinita, pero contable de eventos mutuamente excluyentes entonces:

$$P(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

- $P(\emptyset) = 0$
- $P(A') = 1 - P(A)$
- Si $A \subseteq B$ entonces $P(A) \leq P(B)$
- La probabilidad de la unión de n eventos se puede escribir de manera general como:

$$P(\cup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i < j} P(A_i A_j) + \sum_{i < j < k} P(A_i A_j A_k) + \dots + (-1)^{n+1} P(\cap_{i=1}^n A_i)$$

- Por consecuencia del caso general tenemos que:

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

- Por consecuencia del caso general tenemos que:

$$\begin{aligned} P(A \cup B \cup C) = & \\ & P(A) + P(B) + P(C) \\ & - (P(A \cap B) + P(A \cap C) + P(B \cap C)) \\ & + P(A \cap B \cap C) \end{aligned}$$

1.3. Probabilidad Condicional

La probabilidad de que ocurra el Evento A conociendo que ya paso el Evento B se denota y define como:

$$P(A \mid B) := \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{|A \cap B|}{|B|}$$

Nota que para que todo esto tenga sentido $P(A) \neq 0$

Podemos notar entonces que el evento B tiene muchas interpretaciones como:

- La condición que ya esta dada
- Evento que se sabe que ya ocurrió o que es seguro que ocurra
- Espacio Muestral Reducido

1.3.1. Regla de la Multiplicación

Nota que $P(A \cap B)$ se puede ver como:

$$P(A \cap B) = P(A|B)P(B) = P(B|A)P(A)$$

Podemos entonces redefinir la propabilidad condicional como:

$$\begin{aligned}
 P(A|B) &= \frac{P(A \cap B)}{P(B)} && \text{Por definición} \\
 &= \frac{P(B \mid A)P(A)}{P(B)} && \text{Por regla de multiplicación en el numerador} \\
 &= \frac{P(B \mid A)P(A)}{P((B \cap A) \cup (B \cap A'))} && \text{Unión de eventos disjuntos} \\
 &= \frac{P(B \mid A)P(A)}{P(B \cap A) + P(B \cap A')} && \text{Aplicando regla de la multiplicación a cada uno} \\
 &= \frac{P(B \mid A)P(A)}{P(B|A)P(A) + P(B|A')P(A')}
 \end{aligned}$$

1.4. Eventos Independientes

Dados 2 eventos que A, B son Independientes si y solo si $P(A) = P(A|B)$ y se escribe: $A \perp B$.

1.4.1. Propiedades

- Si $A \perp B$ entonces $P(A \cap B) = P(A)P(B)$

Demostración:

Si $A \perp B$ entonces $P(B) = P(B|A)$, por lo tanto $P(B) = \frac{P(B \cap A)}{P(A)}$

Y solo despejas

- Si $A \perp B$ entonces $A' \perp B'$

Demostración:

Esta es clave:

$$\begin{aligned} P(A' \cap B') &= P((A \cup B)') \\ &= 1 - [P(A) + P(B) + P(A \cap B)] \\ &= 1 - [P(A) + P(B) + P(A \cap B)] \\ &= (1 - P(A))(1 - P(B)) \\ &= P(A')P(B') \end{aligned}$$

- Si $A \perp B$ entonces $P(A \cap B) \neq 0$ o la contrapositiva que dice que si son disjuntos entonces no son independientes

1.5. Teorema de Bayes

Considera un conjunto de eventos $\{A_1, \dots, A_n\}$ mutuamente exclusivos y tales que $\cup_{i=1}^n A_i = S$, es decir son particiones de S .

Entonces podemos escribir la probabilidad de un evento B como:

$$P(B) = \sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i)$$

Gracias a esto podemos decir que:

$$\begin{aligned} P(A_i|B) &= \frac{P(A_i \cap B)}{P(B)} \\ &= \frac{P(B|A_i)P(A_i)}{\sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i)} \end{aligned}$$

Capítulo 2

Variables Aleatorias Discretas

2.1. Variables Aleatorias

Una variable aleatoria es una función que asigna a cada elemento, en el espacio muestral a un número real.

Esta se denota con mayúsculas y no es un número, es una función. Para poner a un valor posible de una variable aleatoria lo denotamos con minúsculas.

2.1.1. Variables Aleatorias Discretas

Las variables aleatorias cuyo conjunto de valores posibles es finito o infinito contable entonces decimos que es una variable aleatoria discreta.

Ejemplo:

Por ejemplo considera que vas a lanzar 3 monedas, entonces tenemos que:

$$S = \{ ccc, ccx, cxc, xcc, xxc, xcx, cxx, xxx \}$$

Entonces podemos tener una variable aleatoria como:

Sea X = Número de caras en 3 lanzamientos.

Entonces podemos decir que:

$$X(ccc) = 3, X(ccx) = 2, X(cxc) = 2, X(xcc) = 2, X(xxc) = 1, X(xcx) = 1, X(cxx) = 1, X(xxx) = 0$$

Por lo tanto los valores posibles son 0, 1, 2, 3.

2.2. Función Probabilidad f_X

Es una función que toma todos los posibles valores una variable aleatoria y nos regresa un número real entre el 0 y el 1. Es decir:

$$f_X(x) = P(X = x)$$

Y tiene que cumplir que la suma de todos los posibles valores de la variable aleatoria den uno.

Más formalmente tenemos que la función probabilidad es aquella función que cumple que:

- $\forall a \in \mathbb{R} f_X(a) \geq 0$
- $\{x \mid f_X(x) \neq 0\}$ es un conjunto finito o numerable
- $\sum_x f_X(x) = 1$

Ejemplo:

Por ejemplo podemos definir la probabilidad del ejemplo pasado podemos definir la función

$$f_X(x) = \binom{3}{x} \left(\frac{1}{2}\right)^x \left(\frac{1}{2}\right)^{3-x} \text{ para } x \in \{0, 1, 2, 3\}.$$

Entonces tenemos que:

- La probabilidad de que $X = 0$ (caigan 0 caras) es $\frac{1}{8}$
- La probabilidad de que $X = 1$ (caigan 1 caras) es $\frac{3}{8}$
- La probabilidad de que $X = 2$ (caigan 2 caras) es $\frac{3}{8}$
- La probabilidad de que $X = 3$ (caigan 3 caras) es $\frac{1}{8}$

2.3. Función Probabilidad Acumulada F_X

La describimos como:

$$\overline{F}_X(x) = \sum_{i < x} f_X(i)$$

Podemos ver a la acumulada como una función fundamental, tal que podemos escribir a todas las demás:

- $P(X < x) = \overline{F}_X(x - 1)$
- $P(X \leq x) = \overline{F}_X(x)$
- $P(X > x) = 1 - \overline{F}_X(x)$
- $P(X \geq x) = 1 - \overline{F}_X(x - 1)$
- $P(a \leq X \leq b) = \overline{F}_X(b) - \overline{F}_X(a - 1)$
- $P(a < X \leq b) = \overline{F}_X(b) - \overline{F}_X(a)$
- $P(a \leq X < b) = \overline{F}_X(b - 1) - \overline{F}_X(a)$
- $P(a < X < b) = \overline{F}_X(b - 1) - \overline{F}_X(a - 1)$

2.4. Esperanza o Media

Decimos que el valor esperado o esperanza media de la variable X se define como:

$$\mu_X = E(X) = \sum_x x f_X(x) = \sum_x x P(X = x)$$

Representa un promedio ponderado de los valores posibles de la variable basado en sus probabilidades.

Es decir, si se repitiera el experimento muchísimas veces el promedio de los resultados se iría aproximando a la media.

2.4.1. Propiedades

- Si X puede tomar un número infinito de valores entonces la esperanza de X existe si y solo si $\sum_x |x| f_X(x) < \infty$
- $E(g(x)) = \sum_x g(x) f_X(x)$
- Es un Operador Lineal, es decir:
 $E(\alpha X + \beta Y) = \alpha E(X) + \beta E(Y)$
- Si X, Y son independientes entonces $E(XY) = E(X) + E(Y)$
- $E(a) = a$

2.5. Varianza

Decimos que la varianza de la variable X con $f_X(x)$ se define como:

$$v(X) = E((X - \mu)^2)$$

Pero usando esta definición podemos dar muchas otras definiciones utiles:

$$\begin{aligned} v(X) &= E((X - \mu)^2) \\ &= \sum_x (x - \mu)^2 P(X = x) \\ &= E(X^2) - (E(X))^2 \end{aligned}$$

Podemos decir por su misma definición que la varianza siempre es positiva.

Es decir, este valor nos indica que tan lejos estan en promedio los valores de su misma media, es decir, que tan dispersa o concentrada esta la distribución de los datos.

2.5.1. Propiedades

- $V(a) = 0$

Demostración:

Sea $a = g(X)$, entonces su $\mu = a$, por lo tanto

$$V(a) = E(a - a)^2 = E(0)^2 = 0 \quad (2.1)$$

- $v(aX) = a^2 v(X)$

Demostración:

$$V(aX) = E(aX^2) - E^2(aX) \quad (2.2)$$

$$= a^2 E(X^2) - a^2 E^2(X) \quad (2.3)$$

$$= a^2 [E(X^2) - E^2(X)] \quad (2.4)$$

$$= a^2 [v(X)] \quad (2.5)$$

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

- $v(X - Y) = v(X) - v(Y) - 2Cov(X, Y)$

- Si X y Y son independientes, entonces $v(X + Y) = v(X) + v(Y)$

- En general si X_1, X_2, \dots, X_n son variables aleatorias, entonces tenemos que:

$$v\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \sum_{i=1}^n v(X_i) + 2 \sum_{i < j} Cov(X_i, X_j)$$

2.6. Desviación Estándar

Decimos que la varianza de la variable X con $f_X(x)$ se define como:

$$\sigma(X) = \sqrt{v(X)}$$

Podemos decir por su misma definición que la varianza siempre es positiva.

Es decir, este valor nos indica que tan lejos estan en promedio los valores de su misma media, es decir, que tan dispersa o concentrada esta la distribución de los datos.

2.7. Covarianza

La definimos como:

$$Cov(X, Y) = E((X - \mu_X)(Y - \mu_Y))$$

Es una manera de medir la dispersión conjunta de ambas variables.

2.7.1. Propiedades

- $Cov(X, Y) = E(XY) - \mu_X\mu_Y$

2.8. Momentos Centrales

Si X es una variable aleatoria tal que $E(X) = \mu_x$ entonces tenemos que:

- El k -ésimo momento central esta definida como:

$$\mu_k^c = E[(X - \mu)^k] = \sum_x (x - \mu)^k P(X = x) \quad (2.6)$$

- El k -ésimo momento alrededor del origen esta definida como:

$$\mu_k^0 = E[(X)^k] = \sum_x x^k P(X = x) \quad (2.7)$$

2.8.1. Propiedades

- Ya hemos trabajado con momentos, por ejemplo, la varianza la podemos definir como: $v(X) = E(X^2) - \mu^2$ donde $E(X^2)$ es un segundo momento central
O bien, verla como $v(X) = E[(X - \mu)^2]$ es decir la varianza es el segundo momento central.

2.8.2. Función Generadora de Momentos

La podemos definir como:

$$\Psi_X(t) = E(e^{tX}) = \sum_x e^{tx} P(X = x)$$

Solemos decir que la k-ésima derivada de la función generadora de momentos evaluada en $t = 0$ da como resultado el k-ésimo momento central al origen

Es decir, siguen el siguiente patrón:

- $\Psi'_X(t = 0) = E(X)$
- $\Psi''_X(t = 0) = E(X^2)$
- $\Psi'''_X(t = 0) = E(X^3)$
- $\Psi^{(n)}_X(t = 0) = E(X^n)$

2.8.3. Propiedades

- Si $Y = aX + b$ entonces tenemos que:

$$\Psi_Y(t) = e^{bt} \Psi_X(at)$$
- Nota que $\Psi_x(a) = E(e^{aX})$
- $\Psi_X(t = 0) = \mu_k$
- $\Psi_X(t = 0) = E(X)$
- Nota que si tuvieramos un montón de variables aleatorias $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$ Y decimos que $Y = \sum_{i=1}^n X_i$
 Entonces tenemos que $\Psi_Y(t) = \prod_{i=1}^n \Psi_{X_i}(t)$

2.9. Distribuciones Famosas

2.9.1. Bernoulli

Suponte un experimento en el que solo tienes dos salidas, 0, 1, suponte que la probabilidad de que salga 0 es q y la que salga 1 es p .

Ahora veamos algunas características:

- **Función Probabilidad**

Esta es fácil $f_X(x) = p^x q^{1-x}$

- **Esperanza de X**

Nota que por definición tenemos que:

$$\begin{aligned}\mu_X &= \sum_x xP(X = x) \\ &= 0(q) + 1(p) \\ &= p\end{aligned}$$

- **Varianza**

Por definición tenemos que:

$$\begin{aligned}v(X) &= E(x^2) - \mu^2 \\ &= E(x^2) - p^2 \\ &= \sum_x x^2 P(X = x) - p^2 \\ &= 0(q) + 1(p) - p^2 \\ &= p - p^2 \\ &= p(1 - p) \\ &= pq\end{aligned}$$

- **Acumulada**

Por definición tenemos que:

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & x < 0 \\ q & 0 \leq x < 1 \\ p & 1 \leq x \end{cases}$$

■ Función Genera de Momentos

Por definición tenemos que:

$$\begin{aligned}\Psi(t) &= E(e^t X) \\ &= \sum_x e^t x P(X = x) \\ &= e^{0t}(q) + e^{1t}(p) \\ &= (q) + e^t(p)\end{aligned}$$

2.9.2. Binomial

Es un experimento binomial que consiste en n ensayos Bernoulli independientes, con una probabilidad de éxito individual constante.

La variable discreta es el número de éxitos de los experimentos individuales donde sus posibles valores fueron $X = \{0, 1, \dots, n\}$.

Observa que la variable aleatoria se puede ver como la suma de Bernoullis independientes.

Ahora veamos algunas características:

- **Función Probabilidad**

Esta es fácil $f_X(x) = \binom{n}{x} p^x q^{n-x}$

¿Porque? Porque estamos hablando de eventos independientes por lo tanto su probabilidad conjunta es el producto de las individuales, y literalmente estamos usando la definición de combinación.

- **Función Acumulada**

Esta es fácil $F_X(x) = \sum_{i=0}^x \binom{n}{i} p^i q^{n-i}$

- **Esperanza de X**

Podemos usar que la variable aleatoria se puede ver como la suma de Bernoullis independientes.

Es decir $Y = \sum_i x_i$

$$\begin{aligned} \mu_X &= E(Y) \\ &= E\left(\sum_i x_i\right) \\ &= \sum_i E(x_i) \\ &= np \end{aligned}$$

- **Varianza**

Por definición tenemos que:

$$v(X) = npq$$

- **Función Genera de Momentos**

Por definición tenemos que:

$$\Psi(t) = (q + e^t p)^n$$

2.9.3. Geométrica

Supón que se repiten de manera independiente ensayos Bernoulli con una probabilidad de éxito constante de p hasta obtener el primer éxito.

La variable discreta es el número de experimentos hasta un primer éxito donde sus posibles valores fueron $X = \{0, 1, \dots\}$.

Observa que la variable aleatoria se puede ver como la suma de Bernoullis independientes.

Ahora veamos algunas características:

■ **Función Probabilidad**

Esta es fácil $f_X(x) = q^{x-1}p$

Es decir, es la probabilidad de que todos los anteriores sean fracasos y el actual sea el éxito.

■ **Función Acumulada**

$F_X(x) = 1 - q^x$

Esta es fácil:

$$\begin{aligned} F_X(x) &= \sum_{i=1}^x pq^{i-1} \\ &= p \sum_{i=0}^{x-1} q^i \\ &= p \frac{1 - q^x}{1 - q} \\ &= p \frac{1 - q^x}{p} \\ &= 1 - q^x \end{aligned}$$

■ **Esperanza de X**

Esta es muy famosa: $E(X) = \frac{1}{p}$

Demostración:

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{x=1}^{\infty} xP(X=x) \\ &= \sum_{x=1}^{\infty} xq^{x-1}p \\ &= p \sum_{x=1}^{\infty} xq^{x-1} \\ &= p \frac{d}{dx} \sum_{x=1}^{\infty} xq^{x-1} \\ &= p \frac{d}{dx} \sum_{x=1}^{\infty} q^x \\ &= p \frac{d}{dx} \frac{1}{1-q} \\ &= p \frac{1}{(1-q)^2} \\ &= p \frac{1}{p^2} \\ &= \frac{1}{p} \end{aligned}$$

■ **Varianza**

$$v(X) = \frac{1-p}{p^2}$$

$$\begin{aligned}
 v(X) &= E(X^2) - \mu^2 \\
 &= E(X^2) - \frac{1}{p^2} \\
 &= \sum_{x=1}^{\infty} x^2 P(X=x) - \frac{1}{p^2} \\
 &= \sum_{x=1}^{\infty} x^2 p q^{x-1} - \frac{1}{p^2} \\
 &= p \sum_{x=1}^{\infty} x^2 q^{x-1} - \frac{1}{p^2} \\
 &= p \frac{1+q}{(1-q)^3} - \frac{1}{p^2} \\
 &= \frac{1+q}{p^2} - \frac{1}{p^2} \\
 &= \frac{q}{p^2} \\
 &= \frac{1-p}{p^2}
 \end{aligned}$$

■ **Función Genera de Momentos**

Por definición tenemos que:

$$\begin{aligned}
 \Psi(t) &= E(e^{tX}) \\
 \Psi(t) &= \sum_{x=1}^{\infty} e^{tx} q^{x-1} p \\
 \Psi(t) &= p \sum_{x=1}^{\infty} e^{tx} q^{x-1} \\
 \Psi(t) &= p \sum_{x=1}^{\infty} e^{tx} q^{x-1} \\
 \Psi(t) &= p e^t \sum_{x=1}^{\infty} (q e^t)^{x-1} \\
 \Psi(t) &= p e^t \frac{1}{1 - q e^t} \\
 \Psi(t) &= \frac{p e^t}{1 - q e^t}
 \end{aligned}$$

Propiedades

- Sea $P(X > a) = q^a$ con a un natural positivo

Demostración:

$$\begin{aligned} P(X > a) &= 1 - F_X(a) && \text{Definición de Acumulada} \\ &= 1 - (1 - q^a) && \text{Talacha} \\ &= q^a && \text{Bingo} \end{aligned}$$

- Sea $P(X > a + b \mid X > a) = P(X > b)$ con a, b un naturales positivos

Demostración:

$$\begin{aligned} P(X > a + b \mid X > a) &= \frac{P(X > a + b \text{ y } X > a)}{P(X > a)} && \text{Definición de Condicional} \\ &= \frac{P(X > a + b)}{P(X > a)} && \text{Sentido común} \\ &= \frac{p^{a+b}}{p^a} && \text{Teorema pasado} \\ &= p^{(a+b)-a} && \text{Exponentes} \\ &= p^b && \text{Usando teorema pasado} \\ &= P(X > b) \end{aligned}$$

Capítulo 3

Combinatoria

3.1. Ideas Clave

3.1.1. Orden vs Sin Orden

En las muestras que estan ordenadas entonces el orden de los elementos importa por ejemplo en los dígitos de un teléfono o en las letras de una palabra.

En las muestras que no estan ordenadas el orden es irrelevante, por ejemplo en los elementos de un conjunto.

3.1.2. Remplazar vs No Remplazar

Las muestras con remplazo entonces estan permitidas, por ejemplo los números de la licencia.

Cuando la repetición no esta permitida, por ejemplo en un conjunto de números de lotería

3.2. Fórmulas

- Número de **permutaciones** de un conjunto de n objetos

$$n! \quad (3.1)$$

- Número de **muestras ordenadas** de tamaño r **con remplazo** de un conjunto de n objetos

$$n^r \quad (3.2)$$

- Número de **muestras ordenadas** de tamaño r **sin remplazo** de un conjunto de n objetos

$${}_nP_r = \frac{n!}{(n-r)!} = (n)(n-1)(n-2) \dots (n-r+1) \quad (3.3)$$

- Número de **muestras no ordenadas** de tamaño r **sin remplazo** de un conjunto de n objetos

Esto es lo mismo que el número de subconjuntos de cardinalidad r de un conjunto de n elementos

$$\binom{n}{r} = {}_nC_r = \frac{{}_nP_r}{r!} = \frac{n!}{r!(n-r)!} = \frac{(n)(n-1)(n-2) \dots (n-r+1)}{r!} \quad (3.4)$$

- Número de subconjuntos de un conjunto de n elementos:

$$2^n \quad (3.5)$$

3.3. Coeficientes Binomiales

3.3.1. Interpretación

Podemos interpretarlos de muchas maneras, algunas son:

- El número de formas de seleccionar k objetos de un conjunto de n elementos.
- El número de subconjuntos de elementos k en un conjunto de n elementos.

3.3.2. Propiedades

- Número de **permutaciones** de un conjunto de n objetos

$$\binom{n}{r} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \quad \text{donde } n \in \mathbb{N} \text{ y } k \in \{1, \dots, n\} \quad (3.6)$$

$$= \frac{(n)(n-1)(n-2) \dots (n-k+1)}{k!} \quad (3.7)$$

- Número de **permutaciones** de un conjunto de n objetos

$$\binom{n}{k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} \quad (3.8)$$

- Propiedades Simétricas

$$\binom{n}{k} = \binom{n}{n-k} \quad (3.9)$$

- Casos Especiales

$$\binom{n}{0} = \binom{n}{n} = 1 \quad \binom{n}{1} = \binom{n}{n-1} = n \quad (3.10)$$

- Teorema del Binomio

$$(x+y)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k y^{n-k} \quad (3.11)$$

- Teorema del Binomio (Caso Especial)

$$\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = 1 \quad (3.12)$$

3.4. Propiedades

- Las formas de permutar n elementos en un círculo es $(n - 1)!$

Bibliografía

- [1] Leticia Cañedo Suárez *Probabilidad*. ESCOM, 2018