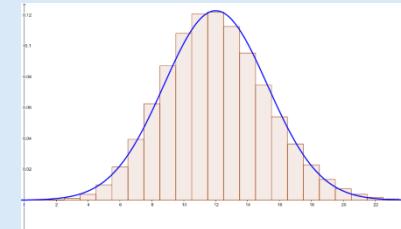
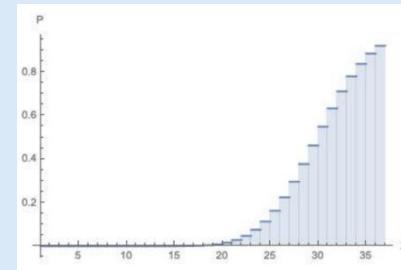
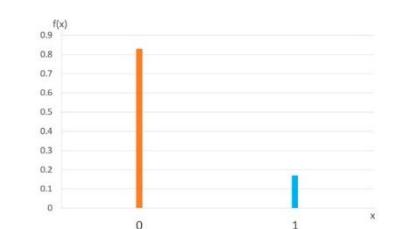
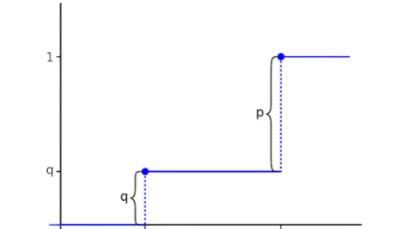
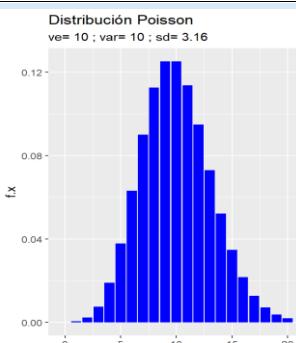
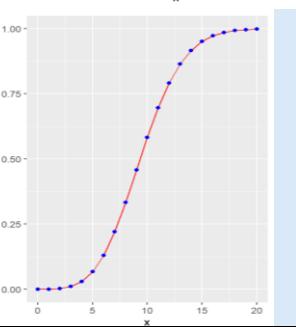
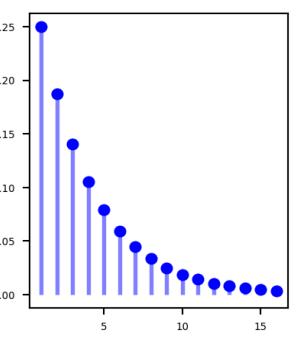
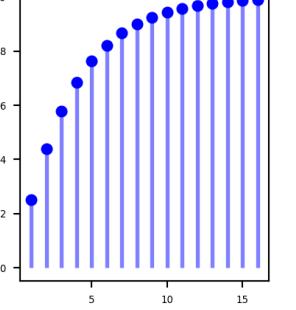


DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

DISTRIBUCIÓN	NOMENCLATURA $X \sim$	FUNCIÓN DE PROBABILIDAD $P(X = x)$	MEDIA $E[x]$	VARIANZA (σ^2) Y DESVIACIÓN ESTÁNDAR (σ)	FUNCIÓN GENERADORA A DE MOMENTOS $M_x(t) = E(e^{tX})$	GRÁFICAS (DENSIDAD Y ACUMULADA)
BINOMIAL (Discreta)	$B(n, p)$ n = número de ensayos p = probabilidad de éxito	$\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$ $k = 0, 1, 2, \dots, n$	np	$\sigma^2 = npq$ $\sigma = \sqrt{npq}$	$(1 - p + pe^t)^n$	 
BERNOULLI (Discreta)	$Bernoulli(p)$ $0 \leq p \leq 1$ $p = P(x = 1)$ $q = P(X = 0)$	$p^x (1 - p)^{1-x}$ $x \in [0, 1]$	p	$\sigma^2 = p(1-p)$ $\sigma = \sqrt{p(1-p)}$	$(1 - p) + pe^t$	 

DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

POISSON (Discreta)	$X \sim Poisson(\lambda)$ $\lambda > 0$: promedio de eventos por intervalo X : número de eventos en un intervalo	$\frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$ $k = 0, 1, 2, \dots$	λ	$\sigma^2 = \lambda$ $\sigma = \sqrt{\lambda}$	$e^{\lambda(e^t - 1)}$	 
GEOMÉTRICA (Discreta)	$Geom(p)$ p : probabilidad de éxito	$(1 - p)^{k-1} p$ $k = 1, 2, 3, \dots$	$\frac{1}{p}$	$\sigma^2 = \frac{1 - p}{p^2}$ $\sigma = \sqrt{\frac{1 - p}{p^2}}$	$\frac{pe^t}{1 - (1 - p)e^t}$	 

DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

BINOMIAL NEGATIVA (Discreta)	$NegBin(r, p)$ $r > 0$: número de éxitos deseados p = probabilidad de éxito X : número de ensayos necesarios para lograr r éxitos	$\binom{k-1}{r-1} p^r (1-p)^{k-r}$ $k = r, r+1, r+2, \dots$	$\frac{r}{p}$	$\sigma^2 = \frac{r(1-p)}{p^2}$ $\sigma = \sqrt{\frac{r(1-p)}{p^2}}$	$\left(\frac{pe^t}{1 - (1-p)e^t} \right)^r$	
HIPER-GEOMÉTRICA (Discreta)	$Hypergeo(N, K, n)$ N : tamaño total de la población K : número total de éxitos en la población n : tamaño de la muestra X : número de éxitos en la muestra	$\frac{\binom{K}{k} \binom{N-K}{n-k}}{\binom{N}{n}}$ $\max(0, n - (N - K)) \leq k \leq \min(n, K)$	$n \frac{K}{N}$	$\frac{nK}{N} \frac{\sigma^2}{\frac{N}{N} \frac{N-K}{N} \frac{N-n}{N-1}}$ $\sigma = \sqrt{\sigma^2}$	$\sum_k e^{tk} f(x)$	

DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

NORMAL (Continua)	$N(\mu, \sigma^2)$ μ : media σ^2 : varianza	$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ $x \in (-\infty, \infty)$	μ	σ^2	σ	$e^{(\mu t + \frac{1}{2}\sigma^2 t^2)}$	
UNIFORME (Continua)	$U(a, b)$ a : límite inferior b : límite superior	$\begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{otro caso} \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\sigma^2 = \frac{(b-a)^2}{12}$	$\sigma = \frac{b-a}{\sqrt{12}}$	$f(x)$ 	$F(x)$

DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

EXPONENCIAL (Continua)	<i>Exponencial(λ)</i> $\lambda > 0$: parámetro de tasa	$\begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\sigma^2 = \frac{1}{\lambda^2}$ $\sigma = \frac{1}{\lambda}$	$\frac{\lambda}{\lambda - t}$ $t < \lambda$	
BETA (Continua)	<i>Beta(α, β)</i> $\beta > 0$: parámetro de forma $\alpha > 0$:parámetro de forma	$\frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}$ $0 < x < 1$ $B(\alpha, \beta) = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha + \beta)}$	$\frac{\alpha}{\alpha + \beta}$	$\sigma^2 = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}$ $\sigma = \sqrt{\sigma^2}$	$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\alpha)_k}{(\alpha + \beta)_k} \frac{t^k}{k!}$ $(\alpha)_k = \alpha(\alpha + 1)(\alpha + 2) \dots (\alpha + k - 1)$ $E[X^k] = \frac{(\alpha)_k}{(\alpha + \beta)_k}$	

DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

GAMMA (Continua)	$Gamma(\alpha, \lambda)$ $\lambda > 0$: parámetro de tasa $\alpha > 0$: parámetro de forma	$\begin{cases} \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$ $\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx$	$\frac{\alpha}{\lambda}$	$\sigma^2 = \frac{\alpha}{\lambda^2}$ $\sigma = \frac{\sqrt{\alpha}}{\lambda}$	$\left(\frac{\lambda}{\lambda - t} \right)^\alpha$ $t < \lambda$	<p style="text-align: center;">Distribución gamma($\alpha=3, p=10$)</p>
CHI-CUADRADA (Continua)	$\chi^2(k)$ $k > 0$: grados de libertad	$\frac{1}{2^{\frac{k}{2}} \Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} x^{\frac{k}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}$ $x > 0$	k	$\sigma^2 = 2k$ $\sigma = \sqrt{2k}$	$(1 - 2t)^{-\frac{k}{2}}$ $t < \frac{1}{2}$	<p style="text-align: center;">Distribución Chi-cuadrado acumulada</p>

DISTRIBUCIONES DE PROBABILIDAD

T- STUDENT (Continua)	$T \sim t(\nu)$ $\nu > 0$: grados de libertad	$\frac{\Gamma\left(\frac{\nu+1}{2}\right)}{\sqrt{\nu\pi}} \Gamma\left(\frac{\nu}{2}\right) \left(1 + \frac{t^2}{\nu}\right)^{-\frac{\nu+1}{2}}$ $\infty < t < \infty$	$0, si \nu > 1$ no existe, si $\nu \leq 1$	$\sigma^2 = \frac{\nu}{\nu - 2} \quad si \nu > 2$ <i>no existe si $\nu \leq 2$</i> $\sigma = \sqrt{\frac{\nu}{\nu - 2}}$	<p>La distribución t no tiene función generadora de momentos porque $E[e^{tT}]$ no converge para $t \neq 0$</p>	
F DE FISHER (Continua)	$F(\nu_1, \nu_2)$ $\nu_1 > 0$: grados de libertad del numerador $\nu_2 > 0$: grados de libertad del denominador	$\delta \left(\frac{\nu_1}{\nu_2} \right)^{\frac{\nu_1}{2}} x^{\frac{\nu_1}{2}-1} (\gamma)^{-\frac{\nu_1+\nu_2}{2}}$ $\delta = \frac{\Gamma\left(\frac{\nu_1 + \nu_2}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{\nu_1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{\nu_2}{2}\right)}$ $\gamma = 1 + \frac{\nu_1}{\nu_2} x$ $x > 0$	$\frac{\nu_2}{\nu_2 - 2}$ Si $\nu_2 > 2$ No existe, si $\nu_2 \leq 2$	$\sigma^2 = \frac{2\nu_2^2(\nu_1 + \nu_2 - 2)}{\nu_1(\nu_2 - 2)^2(\nu_2 - 4)}$ $si \nu_2 > 4$ $\sigma = \sqrt{\sigma^2}$	<p>No posee función generadora de momentos.</p>	