

## 주요 확률분포함수

	이항분포	정규분포	표준정규분포
정의	성공확률이 $p$ 인 베르누이 시행을 $n$ 번 독립적으로 시행하였을 때, 성공의 개수 $X$ 에 관한 확률분포 $\rightarrow X \sim \text{Bin}(n, p)$	전 실구간에서 정의되는 연속형 확률변수 $X$ 의 확률밀도함수가 아래와 같이 정의됨. $\rightarrow X \sim N(\mu, \sigma^2)$	$N(0,1)$ 을 따르는 $X$ 의 확률분포. $\rightarrow Z \sim N(0,1)$
확률분포함수	$p(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x},$ $x = 0, 1, 2, \dots, n$	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}},$ $-\infty < x < \infty$	$f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-z^2/2},$ $-\infty < z < \infty$
확률분포함수의 개형	$p$ 가 0에 가까우면 양의 왜도, $p$ 가 1에 가까우면 음의 왜도를 가짐.	$\mu$ 를 중심으로 완벽한 대칭형의 종모양. $\sigma$ 의 크기가 분포의 산포를 결정함.	0을 중심으로 완벽한 대칭형의 종모양.
특성치	$E[X] = np$ $V[X] = np(1-p)$	$E[X] = \mu$ $V[X] = \sigma^2$	$E[Z] = 0$ $V[Z] = 1$
그 밖의 성질		선형불변성. 1) 정규 확률변수를 선형변환해도 정규분포를 가짐. 2) 독립인 정규 확률변수의 합도 정규분포를 가짐.	$P[Z > 0] = P[Z < 0] = 1/2$ $P[Z > a] = P[Z < -a]$ $Z_{1-\alpha} = -Z_\alpha$
$(1-\alpha)$ 분위수			$Z_\alpha$

	카이제곱분포	t분포	F분포
정의	$Z_i \sim N(0,1), i = 1, 2, \dots, k$ 이고, $Z_1, \dots, Z_k$ 는 서로 독립일 때, $X = \sum_{i=1}^k Z_i^2$ 의 확률분포 $\rightarrow X \sim \chi^2(k)$	$Z \sim N(0,1)$ 이며, $X \sim \chi^2(k)$ 이며, $Z$ 와 $X$ 는 서로 독립이라고 할 때 $T = \frac{Z}{\sqrt{X/k}}$ 의 확률분포 $\rightarrow T \sim t(k)$	$U \sim \chi^2(k_1)$ 이며, $V \sim \chi^2(k_2)$ 이며, $U$ 와 $V$ 는 서로 독립이라고 할 때, $X = \frac{U/k_1}{V/k_2}$ 의 확률분포 $\rightarrow X \sim F(k_1, k_2)$
확률분포함수	$f(x) = \frac{1}{\Gamma\left(\frac{k}{2}\right) 2^{\frac{k}{2}}} x^{\frac{k}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}},$ $0 < x < \infty$	$f(t) = \frac{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)} \frac{1}{\sqrt{k\pi}} \frac{1}{\left(1 + \frac{t^2}{k}\right)^{\frac{k+1}{2}}},$ $-\infty < t < \infty$	$f(x) = \frac{\Gamma\left(\frac{k_1+k_2}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k_1}{2}\right)\Gamma\left(\frac{k_2}{2}\right)} \left(\frac{k_1}{k_2}\right)^{\frac{k_1}{2}} x^{\frac{k_1}{2}-1} \left(1 + \frac{k_1}{k_2}x\right)^{-\frac{1}{2}(k_1+k_2)},$ $0 < x < \infty$
확률분포함수의 개형	양의 왜도를 가짐. $k$ 가 커지면 중심위치, 산포 모두 커짐.	표준정규분포와 유사하게 0을 중심으로 대칭형인 종모양을 가짐. 표준정규분포보다 꼬리가 두꺼운데, $k$ 가 커지면 표준정규분포로 수렴함.	양의 왜도를 가짐.
특성치	$E[X] = k$ $V[X] = 2k$	$E[X] = 0$ $V[X] = \frac{k}{k-2}$	$E[X] = \frac{k_2}{k_2-2}$ $V[X] = \frac{2k_2^2(k_1+k_2-2)}{k_1(k_2-2)^2(k_2-4)}$
그 밖의 성질	가법성 : 서로 독립인 카이제곱 확률변수의 합은 카이제곱 분포를 가짐.	$t_{1-\alpha, v} = -t_{\alpha, v}$	$X \sim t(v)$ 일 때, $x^2 \sim F(1, v)$
$(1-\alpha)$ 분위수	$\chi^2_{\alpha, v}$	$t_{\alpha, v}$	$F_{\alpha, k_1, k_2}$