

数学B 統計的な推測「確率分布」

～高校数学のまとめ～

確率変数

試行の結果によってその値が定まる変数を かくりつへんすう **確率変数** という。

確率変数と確率の表記

確率変数は X , Y , Z などの大文字で表すことが多い。

$$X = a \text{ の確率は } P(X = a)$$

$$a \leq X \leq b \text{ の確率は } P(a \leq X \leq b)$$

のように表す。

また 確率を P とかくことがある。

① さいころを 1 回振る試行によって、出た目を X とする。

$$P(X = 1) = \frac{1}{6}, P(1 \leq X \leq 3) = \frac{3}{6} = \frac{1}{2}$$

確率変数の期待値 (平均)

確率変数 X の各々の値と確率をかけて、すべてたした値を

確率変数 X の ^{きたいち}期待値 または ^{へいきん}平均 といひ $E(X)$ または m などと表す.

すなわち 確率変数 X の確率分布を次として

X	x_1	x_2	\cdots	x_n	計
P	p_1	p_2	\cdots	p_n	1

$$E(X) = \sum_{k=1}^n x_k p_k = x_1 p_1 + x_2 p_2 + \cdots + x_n p_n$$

⑨ 期待値を意味する英語は Expected value, 平均を意味する英語は mean

⑨ 「データの分析」(数学 I) の平均値は \bar{X} と表す.

⑩ あるテストで 50 点が 2 人, 80 点が 1 人のとき

平均点は $\frac{50 \times 2 + 80}{3} = 60$ (点)

これは得点 X の確率分布として右になるから

$$E(X) = 50 \cdot \frac{2}{3} + 80 \cdot \frac{1}{3} = 60$$

X	50	80	計
P	$\frac{2}{3}$	$\frac{1}{3}$	1

1 次式の確率変数の期待値 (平均)

確率変数 X の期待値を $E(X)$ とする.

a, b を定数, $a \neq 0$ として 1 次式の確率変数 $aX + b$ の期待値は

$$E(aX + b) = aE(X) + b$$

⑪ 確率変数 X の確率分布を次とする.

X	x_1	x_2	\cdots	x_n	計
$aX + b$	$ax_1 + b$	$ax_2 + b$	\cdots	$ax_n + b$	
P	p_1	p_2	\cdots	p_n	1

$$E(X) = \sum_{k=1}^n x_k p_k, \quad \sum_{k=1}^n p_k = 1 \text{ に注意して}$$

$$E(aX + b) = \sum_{k=1}^n (ax_k + b)p_k = a \sum_{k=1}^n x_k p_k + b \sum_{k=1}^n p_k = aE(X) + b$$

偏差

確率変数 X の平均を m とするとき

確率変数 $X - m$ を X の平均からの ^{へんさ}偏差 という。

補 偏差の平均は 0 になる。つまり $E(X - m) = 0$

確率変数の分散

確率変数 X の平均を m とする。

確率変数 X の偏差の 2 乗 $(X - m)^2$ の期待値を

確率変数 X の ^{ぶんさん}分散 といひ $V(X)$ などと表す。

すなわち 確率変数 X の確率分布を次として

X	x_1	x_2	...	x_n	計
$(X - m)^2$	$(x_1 - m)^2$	$(x_2 - m)^2$...	$(x_n - m)^2$	
P	p_1	p_2	...	p_n	1

$$V(X) = E((X - m)^2) = \sum_{k=1}^n (x_k - m)^2 p_k$$

$$= (x_1 - m)^2 p_1 + (x_2 - m)^2 p_2 + \dots + (x_n - m)^2 p_n$$

分散は 平均からの散らばりの具合を表す数値であり、

確率変数の値が平均から離れるほど大きな値をとる。

補 分散を意味する英語は Variance

補 「データの分析」(数学 I) の分散は s_X^2 と表す。

確率変数の標準偏差

確率変数 X の分散の正の平方根 を

確率変数 X の ^{ひょうじゆんへんさ}標準偏差 といひ ^{シグマ} $\sigma(X)$ または $s(X)$ などと表す。

すなわち 確率変数 X の分散を $V(X)$ とすると

$$\sigma(X) = \sqrt{V(X)} \quad \text{または} \quad s(X) = \sqrt{V(X)}$$

補 標準偏差を意味する英語は standard deviation

補 σ はギリシャ文字

分散の計算

確率変数 X の期待値を $E(X)$, 分散を $V(X)$ とすると

$$V(X) = E(X^2) - \{E(X)\}^2$$

つまり $(X \text{ の分散}) = (X^2 \text{ の期待値}) - (X \text{ の期待値})^2$

Ⓢ 確率変数 X の確率分布を次とする.

X	x_1	x_2	\cdots	x_n	計
X^2	x_1^2	x_2^2	\cdots	x_n^2	
P	p_1	p_2	\cdots	p_n	1

$$E(X) = \sum_{k=1}^n x_k p_k, \quad E(X^2) = \sum_{k=1}^n x_k^2 p_k, \quad \sum_{k=1}^n p_k = 1 \text{ に注意する.}$$

$m = E(X)$ として

$$\begin{aligned} V(X) &= E((X - m)^2) \\ &= \sum_{k=1}^n (x_k - m)^2 p_k \\ &= \sum_{k=1}^n (x_k^2 - 2mx_k + m^2) p_k \\ &= \sum_{k=1}^n x_k^2 p_k - 2m \sum_{k=1}^n x_k p_k + m^2 \sum_{k=1}^n p_k \\ &= E(X^2) - 2m \cdot m + m^2 \cdot 1 \\ &= E(X^2) - m^2 \\ &= E(X^2) - \{E(X)\}^2 \end{aligned}$$

1 次式の確率変数の分散・標準偏差

確率変数 X の分散を $V(X)$, 標準偏差を $\sigma(X)$ とする.

a, b を定数, $a \neq 0$ として

① 1 次式の確率変数 $aX + b$ の分散は $V(aX + b) = a^2 V(X)$

② 1 次式の確率変数 $aX + b$ の標準偏差は $\sigma(aX + b) = |a|\sigma(X)$

⑧ 確率変数 X の平均を m とする.

1 次式の確率変数 $aX + b$ の偏差は

$$aX + b - E(aX + b) = aX + b - \{aE(X) + b\} = a\{X - E(X)\} = a(X - m)$$

① $V(aX + b) = E(a^2(X - m)^2) = a^2 E((X - m)^2) = a^2 V(X)$

② $\sigma(aX + b) = \sqrt{V(aX + b)} = \sqrt{a^2 V(X)} = |a|\sqrt{V(X)} = |a|\sigma(X)$

2 個以上の確率変数と確率の表記

確率変数 X, Y, Z について

$X = a$ かつ $Y = b$ の確率は $P(X = a, Y = b)$

$X = a$ かつ $Y = b$ かつ $Z = c$ の確率は $P(X = a, Y = b, Z = c)$

のように表す.

同時分布

2 個の確率変数 X, Y について

X のとる値が x_1, x_2, \dots, x_m

Y のとる値が y_1, y_2, \dots, y_n

とし $P(X = x_k, Y = y_\ell) = p_{k\ell}$ とおくと対応は下の表になる.

$X \backslash Y$	y_1	y_2	y_n	計
x_1	p_{11}	p_{12}	p_{1n}	p_1
x_2	p_{21}	p_{22}	p_{2n}	p_2
\vdots				\vdots
\vdots				\vdots
x_m	p_{m1}	p_{m2}	p_{mn}	p_m
計	q_1	q_2	q_n	1

すべての k と ℓ の mn 個の組み合わせについての (x_k, y_ℓ) と $p_{k\ell}$ の対応を

X と Y の ^{どうじぶんぷ}同時分布 という.

上の表から

$$\text{各 } k \text{ について } P(X = x_k) = \sum_{\ell=1}^n p_{k\ell} = p_{k1} + p_{k2} + \dots + p_{kn} = p_k$$

$$\text{各 } \ell \text{ について } P(Y = y_\ell) = \sum_{k=1}^m p_{k\ell} = p_{1\ell} + p_{2\ell} + \dots + p_{m\ell} = q_\ell$$

X と Y はそれぞれ次の分布に従う.

X	x_1	x_2	...	x_m	計
P	p_1	p_2	...	p_m	1

Y	y_1	y_2	...	y_n	計
P	q_1	q_2	...	q_n	1

2 個の確率変数の和の期待値 (平均)

確率変数 X, Y の期待値をそれぞれ $E(X), E(Y)$ とする.

確率変数の和 $X + Y$ の期待値は

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y)$$

例 2 つの確率変数 X, Y の確率分布を次とする.

X	x_1	x_2	計
P	p_1	p_2	1

Y	y_1	y_2	y_3	計
P	q_1	q_2	q_3	1

$X \backslash Y$	y_1	y_2	y_3	計
x_1	p_{11}	p_{12}	p_{13}	p_1
x_2	p_{21}	p_{22}	p_{23}	p_2
計	q_1	q_2	q_3	1

右のように $P(X = x_k, Y = y_l) = p_{kl}$ とすると
 $X + Y$ の確率分布は次になる.

$X + Y$	$x_1 + y_1$	$x_1 + y_2$	$x_1 + y_3$	$x_2 + y_1$	$x_2 + y_2$	$x_2 + y_3$	計
P	p_{11}	p_{12}	p_{13}	p_{21}	p_{22}	p_{23}	1

$$\begin{aligned} E(X + Y) &= (x_1 + y_1)p_{11} + (x_1 + y_2)p_{12} + (x_1 + y_3)p_{13} \\ &\quad + (x_2 + y_1)p_{21} + (x_2 + y_2)p_{22} + (x_2 + y_3)p_{23} \\ &= x_1(p_{11} + p_{12} + p_{13}) + x_2(p_{21} + p_{22} + p_{23}) \\ &\quad + y_1(p_{11} + p_{21}) + y_2(p_{12} + p_{22}) + y_3(p_{13} + p_{23}) \\ &= x_1p_1 + x_2p_2 + y_1q_1 + y_2q_2 + y_3q_3 \\ &= E(X) + E(Y) \end{aligned}$$

補 X, Y の取り得る値がいくつになっても同じ計算で成り立つ.

3 個の確率変数の和の期待値 (平均)

確率変数 X, Y, Z の期待値をそれぞれ $E(X), E(Y), E(Z)$ とする.

確率変数の和 $X + Y + Z$ の期待値は

$$E(X + Y + Z) = E(X) + E(Y) + E(Z)$$

⑧ $E(X + Y + Z) = E((X + Y) + Z) = E(X + Y) + E(Z) = E(X) + E(Y) + E(Z)$

n 個の確率変数の和の期待値 (平均)

確率変数 X_k ($k = 1, 2, \dots, n$) の期待値を $E(X_k)$ とする.

確率変数の和 $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ の期待値は

$$E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n)$$

☆カウンター

確率変数 X_k ($k = 1, 2, \dots, n$) の分布が

$$X_k = \begin{cases} 1 & (\text{確率 } p) \\ 0 & (\text{確率 } 1 - p) \end{cases}$$

X_k	1	0	計
確率	p	$1 - p$	1

となるとき, X_k の期待値は

$$E(X_k) = 1 \cdot p + 0 \cdot (1 - p) = p$$

このとき, 確率変数の和 $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ の期待値は

$$\begin{aligned} E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) &= E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n) \\ &= \underbrace{p + p + \dots + p}_{n \text{ 個}} \\ &= pn \end{aligned}$$

1 次式の確率変数の和の期待値 (平均)

確率変数 X, Y の期待値をそれぞれ $E(X), E(Y)$ とする.

a, b をともに 0 以外の定数 として, 確率変数の実数倍の和 $aX + bY$ の期待値は

$$E(aX + bY) = aE(X) + bE(Y)$$

例 2 つの確率変数 X, Y の確率分布を次とする.

X	x_1	x_2	計
P	p_1	p_2	1

Y	y_1	y_2	y_3	計
P	q_1	q_2	q_3	1

$X \backslash Y$	y_1	y_2	y_3	計
x_1	p_{11}	p_{12}	p_{13}	p_1
x_2	p_{21}	p_{22}	p_{23}	p_2
計	q_1	q_2	q_3	1

右のように $P(X = x_k, Y = y_l) = p_{kl}$ とすると $aX + bY$ の確率分布は次になる.

$aX + bY$	$ax_1 + by_1$	$ax_1 + by_2$	$ax_1 + by_3$	$ax_2 + by_1$	$ax_2 + by_2$	$ax_2 + by_3$	計
P	p_{11}	p_{12}	p_{13}	p_{21}	p_{22}	p_{23}	1

$$\begin{aligned} E(aX + bY) &= (ax_1 + by_1)p_{11} + (ax_1 + by_2)p_{12} + (ax_1 + by_3)p_{13} \\ &\quad + (ax_2 + by_1)p_{21} + (ax_2 + by_2)p_{22} + (ax_2 + by_3)p_{23} \\ &= ax_1(p_{11} + p_{12} + p_{13}) + ax_2(p_{21} + p_{22} + p_{23}) \\ &\quad + by_1(p_{11} + p_{21}) + by_2(p_{12} + p_{22}) + by_3(p_{13} + p_{23}) \\ &= ax_1p_1 + ax_2p_2 + by_1q_1 + by_2q_2 + by_3q_3 \\ &= a(x_1p_1 + x_2p_2) + b(y_1q_1 + y_2q_2 + y_3q_3) \\ &= aE(X) + bE(Y) \end{aligned}$$

補 X, Y の取り得る値がいくつになっても同じ計算で成り立つ.

確率変数の独立

2 個の確率変数 X, Y があり,

X のとる任意の値 x_k と Y のとる任意の値 y_l について

$$P(X = x_k, Y = y_l) = P(X = x_k) \cdot P(Y = y_l)$$

が成り立つとき 確率変数 X と Y は ^{どくりつ}独立であるという.

すなわち 確率変数 X, Y について

X のとる値が x_1, x_2, \dots, x_m

Y のとる値が y_1, y_2, \dots, y_n

とし

$$P(X = x_k, Y = y_l) = p_{kl}, P(X = x_k) = p_k, P(Y = y_l) = q_l$$

とすると mn 個のすべての組 (k, l) で $p_{kl} = p_k q_l$ が成り立つとき

確率変数 X と Y は独立であるという.

このとき, 下の 2 つの表が対応する.

$X \backslash Y$	y_1	y_2	y_n	計
x_1	p_{11}	p_{12}	p_{1n}	p_1
x_2	p_{21}	p_{22}	p_{2n}	p_2
\vdots				\vdots
\vdots				\vdots
x_m	p_{m1}	p_{m2}	p_{mn}	p_m
計	q_1	q_2	q_n	1

$X \backslash Y$	y_1	y_2	y_n	計
x_1	$p_1 q_1$	$p_1 q_2$	$p_1 q_n$	p_1
x_2	$p_2 q_1$	$p_2 q_2$	$p_2 q_n$	p_2
\vdots				\vdots
\vdots				\vdots
x_m	$p_m q_1$	$p_m q_2$	$p_m q_n$	p_m
計	q_1	q_2	q_n	1

3 個の確率変数の独立

3 個の確率変数 X , Y , Z について

X のとる任意の値 a , Y のとる任意の値 b , Z のとる任意の値 c について

$$P(X = a, Y = b, Z = c) = P(X = a) \cdot P(Y = b) \cdot P(Z = c)$$

が成り立つとき 確率変数 X と Y と Z は **独立**である という.

条件付き確率

事象 A が起こったときに事象 B の起こる確率を

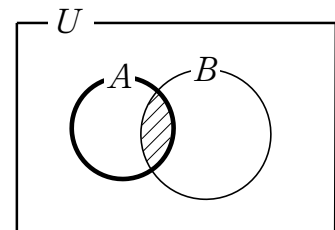
事象 A が起こったときの事象 B の起こる ^{じょうけんつ}条件付き確率 といひ

$P_A(B)$ で表す.

この確率は

$$P_A(B) = \frac{n(A \cap B)}{n(A)} = \frac{P(A \cap B)}{P(A)}$$

ただし $n(A) \neq 0, P(A) \neq 0$



確率の乗法定理

2つの事象 A, B がともに起こる確率 $P(A \cap B)$ は

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

ただし A が空事象のときは $P(A \cap B) = 0$

事象の独立と従属

2つの事象 A, B があって

$$P_A(B) = P(B) \text{ かつ } P_B(A) = P(A)$$

が成り立つとき A と B は ^{どくりつ}独立であるといひ.

A と B が独立でないとき A と B は ^{じゅうぞく}従属であるといひ.

⑨ $P_A(B) = P(B)$ と $P_B(A) = P(A)$ のうち一方が成り立てば他方の式も成り立つ.
(乗法定理からわかる)

独立な事象と乗法定理

2つの事象 A, B について

$$A \text{ と } B \text{ が独立} \iff P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$$

⑩ 事象 A と B が独立であることと、対応する確率変数 X と Y が独立であることは同値

2 個の独立な確率変数の積の期待値 (平均)

確率変数 X, Y の期待値をそれぞれ $E(X), E(Y)$ とする.

確率変数 X, Y が独立であるとき 確率変数の積 XY の期待値は

$$E(XY) = E(X)E(Y)$$

例 2 つの確率変数 X, Y の確率分布を次とする.

X	x_1	x_2	計
P	p_1	p_2	1

Y	y_1	y_2	y_3	計
P	q_1	q_2	q_3	1

$X \backslash Y$	y_1	y_2	y_3	計
x_1	p_1q_1	p_1q_2	p_1q_3	p_1
x_2	p_2q_1	p_2q_2	p_2q_3	p_2
計	q_1	q_2	q_3	1

X, Y は独立なので右のように

$$P(X = x_k, Y = y_\ell) = P(X = x_k) \cdot P(Y = y_\ell) = p_kq_\ell$$

XY の確率分布は次になる.

XY	x_1y_1	x_1y_2	x_1y_3	x_2y_1	x_2y_2	x_2y_3	計
P	p_1q_1	p_1q_2	p_1q_3	p_2q_1	p_2q_2	p_2q_3	1

$$\begin{aligned} E(XY) &= x_1y_1 \cdot p_1q_1 + x_1y_2 \cdot p_1q_2 + x_1y_3 \cdot p_1q_3 + x_2y_1 \cdot p_2q_1 + x_2y_2 \cdot p_2q_2 + x_2y_3 \cdot p_2q_3 \\ &= (x_1p_1 + x_2p_2)(y_1q_1 + y_2q_2 + y_3q_3) \\ &= E(X)E(Y) \end{aligned}$$

補 X, Y の取り得る値がいくつになっても同じ計算で成り立つ.

3 個の独立な確率変数の積の期待値 (平均)

確率変数 X, Y, Z の期待値をそれぞれ $E(X), E(Y), E(Z)$ とする.

確率変数 X, Y, Z が独立であるとき 確率変数の積 XYZ の期待値は

$$E(XYZ) = E(X)E(Y)E(Z)$$

⊙ $E(XYZ) = E(XY \cdot Z) = E(XY)E(Z) = E(X)E(Y)E(Z)$

 n 個の独立な確率変数の積の期待値 (平均)

確率変数 X_k の期待値を $E(X_k)$ とする.

n 個の確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n が独立であるとき

n 個の確率変数の積 $X_1 X_2 \cdots X_n$ の期待値は

$$E(X_1 X_2 \cdots X_n) = E(X_1) \cdot E(X_2) \cdot \cdots \cdot E(X_n)$$

2 個の独立な確率変数の積の分散と標準偏差

確率変数 X, Y の分散をそれぞれ $V(X), V(Y)$ とする.

確率変数 X, Y が **独立** であるとき

① 確率変数の和 $X + Y$ の分散は $V(X + Y) = V(X) + V(Y)$

② 確率変数の和 $X + Y$ の標準偏差は $\sigma(X + Y) = \sqrt{V(X) + V(Y)}$

例) 確率変数 X, Y は独立であることから

$$\begin{aligned} \text{① } V(X + Y) &= E((X + Y)^2) - \{E(X + Y)\}^2 \\ &= E(X^2 + 2XY + Y^2) - \{E(X) + E(Y)\}^2 \\ &= E(X^2) + 2E(XY) + E(Y^2) - \{E(X)\}^2 - 2E(X)E(Y) - \{E(Y)\}^2 \\ &= E(X^2) - \{E(X)\}^2 + E(Y^2) - \{E(Y)\}^2 \quad (\because E(XY) = E(X)E(Y)) \\ &= V(X) + V(Y) \end{aligned}$$

② $\sigma(X + Y) = \sqrt{V(X + Y)} = \sqrt{V(X) + V(Y)}$

3 個の独立な確率変数の積の分散と標準偏差

確率変数 X, Y, Z の分散をそれぞれ $V(X), V(Y), V(Z)$ とする.

確率変数 X, Y, Z が **独立** であるとき

① 確率変数の和 $X + Y + Z$ の分散は

$$V(X + Y + Z) = V(X) + V(Y) + V(Z)$$

② 確率変数の和 $X + Y + Z$ の標準偏差は

$$\sigma(X + Y) = \sqrt{V(X) + V(Y) + V(Z)}$$

 n 個の独立な確率変数の和の分散と標準偏差

確率変数 X_k の分散を $V(X_k)$ とする.

n 個の確率変数 X_1, X_2, \dots, X_n が **独立** であるとき

① n 個の確率変数の和 $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ の分散は

$$V(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = V(X_1) + V(X_2) + \dots + V(X_n)$$

② n 個の確率変数の和 $X_1 + X_2 + \dots + X_n$ の標準偏差は

$$\sigma(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \sqrt{V(X_1) + V(X_2) + \dots + V(X_n)}$$

1 次式の確率変数の和の分散

確率変数 X, Y の分散をそれぞれ $V(X), V(Y)$ とする.

確率変数 X, Y が **独立** であるとき

a, b をともに 0 以外の定数 として, 確率変数の実数倍の和 $aX + bY$ の分散は

$$V(aX + bY) = a^2 V(X) + b^2 V(Y)$$

⑧ 確率変数 X, Y が独立であるとき, aX, bY も独立なので

$$V(aX + bY) = V(aX) + V(bY) = a^2 V(X) + b^2 V(Y)$$

二項分布

ある試行で事象 A が起こる確率を p , 起こらない確率を $q(=1-p)$ とおく.
 この試行を n 回繰り返す反復試行において, 事象 A が起こる回数を X とすると
 X は確率変数であり $X = 0, 1, 2, \dots, n$ の値をとる.

$X = k$ となる確率は $P(X = k) = {}_n C_k p^k q^{n-k}$

つまり 確率変数 X の確率分布は次である.

X	0	1	...	k	...	n	計
P	${}_n C_0 q^n$	${}_n C_1 p q^{n-1}$...	${}_n C_k p^k q^{n-k}$...	${}_n C_n p^n$	1

この分布を にこうぶんぷ 確率 p に対する次数 n の 二項分布 といひ $B(n, p)$ で表す.

⑨ 二項分布を意味する英語は Binomial distribution

⑩ 1つのさいころを振ることを 180 回繰り返すとき, 1 の目が出る回数を X とすると
 $X = 0, 1, 2, \dots, 180$ の値をとる.

$X = k$ となる確率は $P(X = k) = {}_{180} C_k \left(\frac{1}{6}\right)^k \left(1 - \frac{1}{6}\right)^{180-k} \quad (k = 0, 1, 2, \dots, 180)$

X は二項分布に従い, $B\left(180, \frac{1}{6}\right)$ で表す.

二項分布の平均と分散

確率変数 X が二項分布 $B(n, p)$ に従うとき

① X の期待値は $E(X) = np$

② X の分散は $V(X) = np(1 - p)$

⑧ 確率変数 X が $B(n, p)$ に従うとすると、 $q = 1 - p$ として次になる。

X	0	1	...	k	...	n	計
P	${}_nC_0q^n$	${}_nC_1pq^{n-1}$...	${}_nC_kp^kq^{n-k}$...	${}_nC_np^n$	1

① $E(X) = \sum_{k=0}^n kP(X = k)$

$$= \sum_{k=0}^n k {}_nC_k p^k q^{n-k}$$

$$= \sum_{k=0}^n n {}_{n-1}C_{k-1} p^k q^{n-k} \quad (\because k {}_nC_k = n {}_{n-1}C_{k-1})$$

$$= np \sum_{k=0}^n {}_{n-1}C_{k-1} p^{k-1} q^{n-k}$$

$$= np(p + q)^{n-1} \quad (\because \text{二項定理})$$

$$= np \quad (\because p + q = 1)$$

② $E(X^2) = \sum_{k=1}^n k^2 P(X = k)$

$$= \sum_{k=0}^n \{k(k-1) + k\} {}_nC_k p^k q^{n-k}$$

$$= \sum_{k=0}^n k(k-1) {}_nC_k p^k q^{n-k} + \sum_{k=0}^n k {}_nC_k p^k q^{n-k}$$

$$= \sum_{k=2}^n n(n-1) {}_{n-2}C_{k-2} p^k q^{n-k} + E(X) \quad (\because k(k-1) {}_nC_k = n(n-1) {}_{n-2}C_{k-2})$$

$$= n(n-1)p^2 \sum_{k=2}^n {}_{n-2}C_{k-2} p^{k-2} q^{n-k} + np$$

$$= n(n-1)p^2 \sum_{k=0}^{n-2} {}_{n-2}C_k p^k q^{n-k} + np$$

$$= n(n-1)p^2(p + q)^{n-2} + np \quad (\because \text{二項定理})$$

$$= n(n-1)p^2 + np \quad (\because p + q = 1)$$

$$= n^2 p^2 + np(1 - p)$$

よって $V(X) = E(X^2) - \{E(X)\}^2 = n^2 p^2 + np(1 - p) - n^2 p^2 = np(1 - p)$

⑨ 1つのさいころを振ることを 180 回繰り返すとき、1 の目が出る回数 X について、 X は二項分布 $B(180, \frac{1}{6})$ に従い

平均は $E(X) = 180 \cdot \frac{1}{6} = 30$

分散は $V(X) = 180 \cdot \frac{1}{6} \left(1 - \frac{1}{6}\right) = 25$

⑧ 二項分布の平均と分散 はカウンターが有効である.

確率変数 X_k ($k = 1, 2, \dots, n$) の分布を

$$X_k = \begin{cases} 1 & (\text{確率 } p) \\ 0 & (\text{確率 } 1 - p) \end{cases}$$

X_k	1	0	計
確率	p	$1 - p$	1

として, 期待値と分散は

$$E(X_k) = 1 \cdot p + 0 \cdot (1 - p) = p$$

$$V(X_k) = E(X_k^2) - \{E(X_k)\}^2 = p - p^2 = p(1 - p)$$

X_k^2	1	0	計
確率	p	$1 - p$	1

ここで

$$X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

として, $X = k$ となる確率は ${}_n C_k p^k (1 - p)^{n-k}$ ($k = 0, 1, 2, \dots, n$)

これより, 確率変数 X は二項分布 $B(n, p)$ に従う.

よって, 二項分布の平均と分散は

$$E(X) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n)$$

$$= \underbrace{p + p + \dots + p}_{n \text{ 個}}$$

$$= np$$

$$V(X) = V(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = V(X_1) + V(X_2) + \dots + V(X_n)$$

$$= \underbrace{p(1 - p) + p(1 - p) + \dots + p(1 - p)}_{n \text{ 個}}$$

$$= np(1 - p)$$