

# 2つの確率変数の和 (平均、分散、共分散)

# $E[g(X, Y)]$ とは？

$g(a_k, b_j)$		$Y$	
		$b_1$	$b_2$
$X$	$a_1$	$g(a_1, b_1)$ $p_{11}$	$g(a_1, b_2)$ $p_{12}$
	$a_2$	$g(a_2, b_1)$ $p_{21}$	$g(a_2, b_2)$ $p_{22}$

$$E[g(X, Y)] = \sum_k \sum_j g(a_k, b_j) p_{jk}$$

# 次の式が成り立つ

$$E[\alpha g(X, Y)] = \alpha E[g(X, Y)]$$

$\alpha g(a_k, b_j)$		$Y$	
		$b_1$	$b_2$
$X$	$a_1$	$\alpha g(a_1, b_1)$ $p_{11}$	$\alpha g(a_1, b_2)$ $p_{12}$
	$a_2$	$\alpha g(a_2, b_1)$ $p_{21}$	$\alpha g(a_2, b_2)$ $p_{22}$

# 次の式が成り立つ

$$E[g(X, Y) + h(X, Y)] \\ = E[g(X, Y)] + E[h(X, Y)]$$

$g(a_k, b_j) + h(a_k, b_j)$		$Y$	
		$b_1$	$b_2$
$X$	$a_1$	$g(a_1, b_1) + h(a_1, b_1)$ $p_{11}$	$g(a_1, b_2) + h(a_1, b_2)$ $p_{12}$
	$a_2$	$g(a_2, b_1) + h(a_2, b_1)$ $p_{21}$	$g(a_2, b_2) + h(a_2, b_2)$ $p_{22}$

# $E[X]$ の計算

		$Y$		$\Sigma$
		$b_1$	$b_2$	
$X$	$a_1$	$a_1$ $p_{11}$	$a_1$ $p_{12}$	$a_1(p_{11} + p_{12}) = a_1 p_X(1)$
	$a_2$	$a_2$ $p_{21}$	$a_2$ $p_{22}$	$a_2(p_{21} + p_{22}) = a_2 p_X(2)$

$$E[X] = \sum_k \sum_j a_k p_{jk} = \sum_k a_k p_X(k)$$

# $E[Y]$ の計算

$b_j$ $p_{kj}$		$Y$	
		$b_1$	$b_2$
$X$	$a_1$	$b_1$ $p_{11}$	$b_2$ $p_{12}$
	$a_2$	$b_1$ $p_{21}$	$b_2$ $p_{22}$
$\Sigma$		$b_1(p_{11} + p_{21}) = b_1 p_Y(1)$	$b_2(p_{12} + p_{22}) = b_2 p_Y(2)$

$$E[Y] = \sum_k \sum_j b_j p_{jk} = \sum_k b_j p_Y(j)$$

$E[X + Y]$ を变形する

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

$$= \mu_X + \mu_Y$$

$V[X + Y]$ を变形する

$$V[X + Y] = E[\{X + Y - E[X + Y]\}^2]$$



# $V[X + Y]$ を变形する

$$\mu_X + \mu_Y$$

$$V[X + Y] = E[\{X + Y - E[X + Y]\}^2]$$

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

$$= E[(X - \mu_X)^2 + 2(X - \mu_X)(Y - \mu_Y) + (Y - \mu_Y)^2]$$

$$= E[(X - \mu_X)^2] + 2E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] + E[(Y - \mu_Y)^2]$$

# $V[X + Y]$ を変形する

$$V[X + Y] = V[X] + V[Y] + 2Cov[X, Y]$$

$$V[X] = E[(X - \mu_X)^2]$$

$$V[Y] = E[(Y - \mu_Y)^2]$$

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

$V[X + Y]$ を变形する

$$V[X + Y] = V[X] + V[Y] + 2Cov[X, Y]$$

# $Cov[X, Y]$ について

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

- $X$ と $Y$ が同じ傾向を示すとき、共分散は正の値をとる。
- $X$ と $Y$ が異なる傾向を示すとき、共分散は負の値をとる。
- $X$ と $Y$ が独立ならば、共分散はゼロになる。

# A社株の1年後の価格増減 $X$

- 確率 0.5 で  $-1$ , 確率 0.5 で  $+5$  となるとき,  
 $X$  の期待値と分散・標準偏差を求めよう.

$k$	$a_k$	$p_X(k)$	$a_k p_X(k)$	$(a_k - \mu)^2 p_X(k)$
1	-1	0.5	$(-1) \times 0.5 = -0.5$	$(-1 - 2)^2 \times 0.5 = 4.5$
2	+5	0.5	$5 \times 0.5 = 2.5$	$(5 - 2)^2 \times 0.5 = 4.5$
合計		1.0	$\mu_X = E(X) = 2$	$\sigma_X^2 = V(X) = 9$

期待値                      分散

# A社株の1年後の価格増減 $X$

- 確率 0.5 で  $-1$ , 確率 0.5 で  $+5$  となるとき,  
 $X$  の期待値と分散・標準偏差を求めよう.

$k$	$a_k$	$p_X(k)$	$a_k p_X(k)$	$(a_k - \mu)^2 p_X(k)$
1	-1	0.5	$(-1) \times 0.5 = -0.5$	$(-1 - 2)^2 \times 0.5 = 4.5$
2	+5	0.5	$5 \times 0.5 = 2.5$	$(5 - 2)^2 \times 0.5 = 4.5$
合計		1.0	$\mu_X = E(X) = 2$	$\sigma_X^2 = V(X) = 9$

期待値                      分散

# B社株の1年後の価格増減 $Y$

- 確率 0.5 で  $-1$ , 確率 0.5 で  $+3$  となるとき,  
 $Y$  の期待値と分散・標準偏差を求めよう.

$j$	$b_j$	$p_Y(j)$	$b_j p_Y(j)$	$(b_j - \mu_Y)^2 p_Y(j)$
1	-1	0.5	$(-1) \times 0.5 = -0.5$	$(-1 - 1)^2 \times 0.5 = 2$
2	+3	0.5	$3 \times 0.5 = 1.5$	$(3 - 1)^2 \times 0.5 = 2$
合計		1.0	$\mu_Y = E(Y) = 1$	$\sigma_Y^2 = V(Y) = 4$

期待値                      分散

# B社株の1年後の価格増減 $Y$

- 確率 0.5 で  $-1$ , 確率 0.5 で  $+3$  となるとき,  
 $Y$  の期待値と分散・標準偏差を求めよう.

$j$	$b_j$	$p_Y(j)$	$b_j p_Y(j)$	$(b_j - \mu_Y)^2 p_Y(j)$
1	-1	0.5	$(-1) \times 0.5 = -0.5$	$(-1 - 1)^2 \times 0.5 = 2$
2	+3	0.5	$3 \times 0.5 = 1.5$	$(3 - 1)^2 \times 0.5 = 2$
合計		1.0	$\mu_Y = E(Y) = 1$	$\sigma_Y^2 = V(Y) = 4$

期待値                      分散



Case1.  $Cov[X, Y] = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$

$(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$		$Y - \mu_Y$		$p_X(k)$
		-2	2	
$X - \mu_X$	-3	6 0.4	-6 0.1	0.5
	3	-6 0.1	6 0.4	0.5
$p_Y(j)$		0.5	0.5	1.0

Case 1.  $Cov[X, Y] = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$

$(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$		$Y - \mu_Y$		$p_X(k)$
		-2	2	
$X - \mu_X$	-3	6 0.4	-6 0.1	0.5
	3	-6 0.1	6 0.4	0.5
$p_Y(j)$		0.5	0.5	1.0

$$Cov[X, Y] = 6 \times 0.4 + (-6) \times 0.1 + (-6) \times 0.1 + 6 \times 0.4 = 3.6$$

$$V[X + Y] = 9 + 4 + 2 \times 3.6 = 20.2$$

Case2.  $Cov[X, Y] = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$

$(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$		$Y - \mu_Y$		$p_X(k)$
		-2	2	
$X - \mu_X$	-3	6 0.1	-6 0.4	0.5
	3	-6 0.4	6 0.1	0.5
$p_Y(j)$		0.5	0.5	1.0

Case 2.  $Cov[X, Y] = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$

$(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$		$Y - \mu_Y$		$p_X(k)$
		-2	2	
$X - \mu_X$	-3	6 0.1	-6 0.4	0.5
	3	-6 0.4	6 0.1	0.5
$p_Y(j)$		0.5	0.5	1.0

$$Cov[X, Y] = 6 \times 0.1 + (-6) \times 0.4 + (-6) \times 0.4 + 6 \times 0.1 = -3.6$$

$$V[X + Y] = 9 + 4 - 2 \times 3.6 = 5.8$$

Case3.  $Cov[X, Y] = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$

$(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$		$Y - \mu_Y$		$p_X(k)$
		-2	2	
$X - \mu_X$	-3	6 0.25	-6 0.25	0.5
	3	-6 0.25	6 0.25	0.5
$p_Y(j)$		0.5	0.5	1.0

Case 3.  $Cov[X, Y] = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$

$(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)$		$Y - \mu_Y$		$p_X(k)$
		-2	2	
$X - \mu_X$	-3	6 0.25	-6 0.25	0.5
	3	-6 0.25	6 0.25	0.5
$p_Y(j)$		0.5	0.5	1.0

$$Cov[X, Y] = 6 \times 0.25 + (-6) \times 0.25 + (-6) \times 0.25 + 6 \times 0.25 = 0$$

$$V[X + Y] = 9 + 4 = 13$$

$$\text{Cov}[X, Y] = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$$

$$\text{Cov}[X, Y] = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$$

$$= E[XY - \mu_X Y - \mu_Y X + \mu_X \mu_Y]$$

$$= E[XY] - \mu_X E[Y] - \mu_Y E[X] + \mu_X \mu_Y$$

$$= E[XY] - \mu_X \mu_Y$$



# $X$ と $Y$ が独立のときの $E[XY]$ の計算

$a_k b_j$		$Y$		
		$b_1$	$b_2$	$\Sigma$
$X$	$a_1$	$a_1 b_1$ $p_X(1)p_Y(1)$	$a_1 b_2$ $p_X(1)p_Y(2)$	
	$a_2$	$a_2 b_1$ $p_X(2)p_Y(1)$	$a_2 b_2$ $p_X(2)p_Y(2)$	

# $X$ と $Y$ が独立のときの $E[XY]$ の計算

$a_k b_j$		$Y$		
		$b_1$	$b_2$	$\Sigma$
$p_X(k) p_Y(j)$				
$X$	$a_1$	$a_1 b_1$ $p_X(1) p_Y(1)$	$a_1 b_2$ $p_X(1) p_Y(2)$	$a_1 p_X(1) (b_1 p_Y(1) + b_2 p_Y(2))$ $= a_1 p_X(1) \mu_Y$
	$a_2$	$a_2 b_1$ $p_X(2) p_Y(1)$	$a_2 b_2$ $p_X(2) p_Y(2)$	$a_2 p_X(2) (b_1 p_Y(1) + b_2 p_Y(2))$ $= a_2 p_X(2) \mu_Y$

$$E[XY] = \sum_k \sum_j a_k b_j p_X(k) p_Y(j) = \mu_X \mu_Y$$

$$\begin{aligned} \text{Cov}[X, Y] &= E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] \\ &= E[XY] - \mu_X \mu_Y \end{aligned}$$

$X$ と $Y$ が独立のとき

$$E[XY] = E[X] E[Y] = \mu_X \mu_Y$$

だから、 $\text{Cov}[X, Y] = 0$