

mill cement에 있어서 Ig. loss와
Blaine이 強度에 미치는 영향과
그 相關關係에 대하여

盧 誠 鎬

<星信化學丹陽工場試驗室>

I. 序 言

mill cement에 있어서 Ig. loss, 분말도(Blaine) 및 強度(3일 압축)의 3 특성치 사이에 서로 밀접한 관계가 있다는 것은 잘 알려진 사실이다.

mill cement의 분말도(Blaine)는 시멘트 밀에 투입되는 크링카의 新鮮度 다시 말하면 風化程度에 따라 상당한 영향을 받는다. 또 強度(3일 압축)는 Ig. loss와 Blaine과 밀접한 관계가 있다. 그러므로 이 三者의 相互關係를 다시 말하자면 Ig. loss와 Blaine이 強度(3일 압축)에 미치는 영향에 대해서 1971년 6~9월 현장에서 얻어진 mill cement의 分析 data로부터 주로 統計的方法(相關分析)을 이용하여 分析 검토하여 보고자한다.

II. 試驗 및 데이터 정리

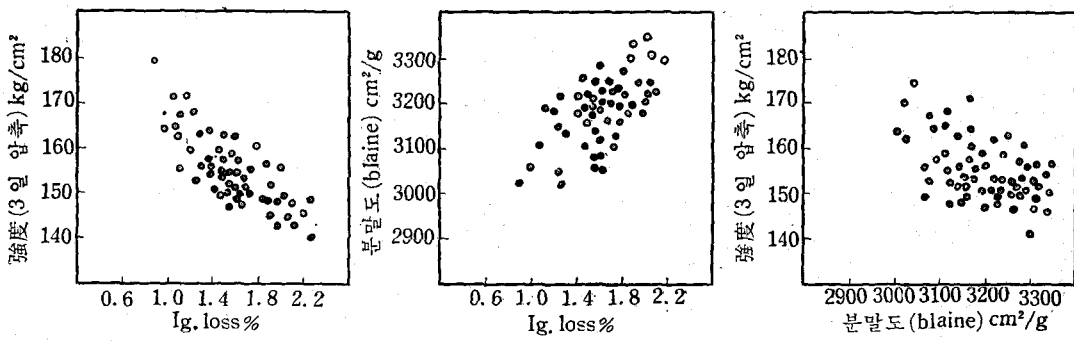
日常的으로 얻어지는 mill cement의 試料를 가지고 化學分析 및 物理試驗을 하였다. 그 分析 결과 중 Ig. loss, Blaine 및 強度(3일 압축)와의 사이에 어떤 相關關係가 있는가를 알아 보고자 다음과 같이 97組의 데이터를 얻고 이 데이터로부터 <그림-1>, <表-2>, <表-3>, <表-4>와 같은 散點圖 및 相關表를 作成하였다.

III. 相關關係의 計算 및 檢定

1. 相關係數의 計算

1) 單相關係數

2개의 變數 x 와 y 의 관계를 생각할 때 單相



<그림-1> Ig. loss와 분말도(Blaine值) 및 強度(3일 압축)와의 散點圖

<表-1>

Data sheet of mill cement (1971. 6. 25~1971. 9. 30)

sample No.	Ig. loss (x)	Blaine (y)	Comp. Str. 3d. (z)	sample No.	Ig. loss (x)	Blaine (y)	Comp. Str. 3d. (z)	sample No.	Ig. loss (x)	Blaine (y)	Comp. Str. 3d. (z)
1	0.84	3099	165	34	1.52	3149	153	67	2.36	3302	140
2	0.90	3115	161	35	1.49	3205	149	68	2.22	3338	148
3	1.08	3152	163	36	1.54	3178	155	69	1.59	3234	150
4	1.10	3142	159	37	1.54	3185	157	70	1.78	3237	150
5	0.72	3022	167	38	1.98	3211	145	71	1.98	3216	149
6	0.88	3090	168	39	1.98	3209	150	72	1.90	3257	149
7	0.80	3124	167	40	1.60	3233	155	73	2.01	3268	149
8	0.96	3127	169	41	1.68	3299	162	74	2.00	3252	147
9	1.20	3117	165	42	1.64	3299	153	75	2.17	3253	147
10	0.70	3055	178	43	1.76	3276	151	76	1.80	3226	150
11	0.92	3033	165	44	1.82	3256	160	77	1.90	3198	149
12	0.92	3037	171	45	2.12	3285	155	78	1.66	3165	152
13	0.98	3188	173	46	1.88	3252	158	79	1.47	3092	155
14	1.30	3102	162	47	1.62	3254	153	80	1.58	3113	154
15	1.36	3131	159	48	1.56	3251	155	81	1.56	3112	152
16	0.93	3082	153	49	1.38	3237	153	82	1.70	3089	146
17	1.06	3140	165	50	1.40	3275	150	88	1.84	3152	149
18	1.40	3142	153	51	1.58	3259	151	84	1.40	3052	149
19	1.50	3095	155	52	1.60	3321	153	85	1.33	3055	154
20	1.42	3167	163	53	1.40	3163	153	86	1.53	3112	150
21	1.44	3210	163	54	1.48	3280	151	87	1.56	3123	150
22	1.42	3172	159	55	1.46	3220	151	88	1.29	3082	153
23	1.38	3227	163	56	1.40	3240	153	89	1.42	3048	152
24	1.54	3129	159	57	1.62	3233	155	90	1.32	3130	150
25	1.58	3143	157	58	1.75	3317	158	91	1.40	3185	153
26	1.42	3132	155	59	1.56	3348	154	92	1.56	3114	152
27	1.30	3222	155	60	1.85	3347	150	93	1.50	3158	154
28	1.34	3120	156	61	1.98	3364	155	94	1.22	3122	154
29	1.36	3224	152	62	2.08	3364	145	95	1.28	3149	154
30	1.34	3274	153	63	2.02	3268	143	96	1.43	3241	149
31	1.44	3187	147	64	1.36	3247	155	97	1.47	3194	153
32	1.42	3227	161	65	1.04	3212	160				
33	1.40	3174	163	66	2.08	3283	150				

但, Ig. loss(%)를 x , Blaine (cm^2/g)을 y , strength (3d. comp. kg/cm^2)를 z 라 함

<表-2>

[Ex. 1] Ig. loss(x)와 Blaine(y)에 대한 相關表

x \ y		0.80	0.95	1.10	1.25	1.40	1.55	1.70	1.85	2.00	2.15	2.30	f _y	Y	Yf _y	Y ² f _y	ΣfX	YΣfX	
		0.95	1.10	1.25	1.40	1.55	1.70	1.85	2.00	2.15	2.30								
		0.88	1.03	1.18	1.33	1.48 (x ₀)	1.63	1.78	1.93	2.08	2.23								
3000—3040	3020	3											3	-5	-15	75	-12	60	
3040—3080	3060	1			1	2							4	-4	-16	64	-5	20	
3080—3120	3100	4		1	2	3	3	1					14	-3	-42	126	-15	45	
3120—3160	3140	1	3	2	3	5	2	1					18	-2	-36	72	-17	34	
3160—3200	3180		1			9	1		1				12	-1	-12	12	1	-1	
3200—3240	3220		1		4	4	4	2	4				19	0	0	0	13	0	
3240—3280	3260				2	3	3	2	1	3	1		15	1	15	15	25	25	
3280—3320	3300					1	1	1		2	1		6	2	12	24	16	32	
3320—3360	3340						2			1	1		4	3	12	36	10	30	
3360—3400	3380									1	1		2	4	8	32	7	28	
f _x		9	5	3	13	27	16	2	8	6		397	97			-74	456	23	273
X		-4	-3	-2	-1	0	1	2	3	4	5								
Xf _x		-36	-15	-6	-13	0	16	4	24	24	15	23							
X ² f _x		144	45	12	13	0	16	28	72	96	75	501							
ΣfY		-33	-7	-7	-16	-31	-3	-1	7	11	6	-74							
XΣfY		132	21	14	16	0	-3	-2	21	44	30	273							

계산

$$X = \frac{x - x_0}{h_x} = \frac{x - 1.48}{0.15}$$

$$Y = \frac{y - y_0}{h_y} = \frac{y - 3220}{40}$$

<表-3>

[Ex. 2] Ig. loss(x)와 強度(z)에 대한 相關表

x \ z		0.80	0.95	1.10	1.25	1.40	1.55	1.70	1.85	2.00	2.15	2.30	f _z	Z	Zf _z	Z ² f _z	ΣfX	ZΣfX	
		0.95	1.10	1.25	1.40	1.55	1.70	1.85	2.00	2.15	2.30								
		0.88	1.03	1.18	1.33	1.48 (x ₀)	1.63	1.78	1.93	2.08	2.23								
140—144	142										1	1	2	-3	-6	18	9	-27	
144—148	146					1		1	1	2	2		7	-2	-14	28	23	-46	
148—152	150				2	7	3	4	5	2			23	-1	-23	23	32	-32	
152—156	154	1		1	7	12	11		1	1			34	0	0	0	5	0	
156—160	158			1	2	3	1	1	1				9	1	9	9	2	2	
160—164	162	1	2		2	4	1	1					11	2	22	44	-9	-18	
164—168	166	4	1	1									6	3	18	54	-21	-63	
168—172	170	2	1										3	4	12	48	-11	-44	
172—176	174	1	1										2	5	10	50	-7	-35	
f _z		9	5	3	13	27	16	7	8	6		397	97		28	274	23	-263	
X		-4	-3	-2	-1	0	1	2	3	4	5								
Xf _z		-36	-15	-6	-13	0	16	14	24	24	15	23							
X ² f _z		144	45	12	13	0	16	28	72	96	75	501							
ΣfZ		27	16	4	4	2	0	-3	-6	-9	-7	28							
XΣfZ		-108	-48	-8	-4	0	0	-6	-18	-36	-35	-263							

계산

$$X = \frac{x - x_0}{h_x} = \frac{x - 1.48}{0.15}$$

$$Z = \frac{z - z_0}{h_z} = \frac{z - 154}{4}$$

<表-4>

[Ex. 3] Blaine(y)과 強度(z)에 대한 相關表

z	y	3000-3040	3040-3080	3080-3120	3120-3160	3160-3200	3200-3240	3240-3280	3280-3320	3320-3360	3360-3400	f _z	Z	Zf _z	Z ² f _z	Σf _y	ZΣf _y	
		3020	3060	3100	3140	3180	3220 (y ₀)	3260	3300	3340	3380							
140-144	142							1	1			2	-3	-6	18	3	-9	
144-148	146			1		1	2	2		1		7	-2	-14	28	2	-4	
148-152	150		1	1	3	1	8	6	1	2		23	-1	-23	23	0	0	
152-156	154 (z ₀)		2	7	6	5	5	4	2	2	1	34	0	0	0	-28	0	
156-160	158				5	2		1	1			9	1	9	9	-9	-9	
160-164	162			2	1	2	4	1	1			11	2	22	44	-7	-14	
164-168	166	2		2	2							6	3	18	54	-20	-60	
168-172	170	1		1	1							3	4	12	48	-10	-40	
172-176	174		1			1						2	5	10	50	-5	-25	
f _y		3	4	14	18	12	19	15	6	4	2	97	97		28	274	-74	-161
Y		-5	-4	-3	-2	-1	0	1	2	3	4							
Yf _y		-15	-16	-42	-36	-12	0	15	12	12	8	-74						
Y ² f _y		75	64	126	72	12	0	15	24	36	32	456						
Σf _z		10	4	11	14	8	-4	-10	-1	-2	-2	28						
ΣYf _z		-50	-16	-33	-28	-8	0	-10	-2	-6	-8	-161						

검산

$$Y = \frac{y - y_0}{h_y}$$

$$= \frac{y - 3220}{40}$$

$$Z = \frac{z - z_0}{h_z}$$

$$= \frac{z - 154}{4}$$

關이라 하고 3개의 變數 x, y, z 사이의 相關關係를 三重相關이라 한다. 먼저 x와 y의 單相關係數를 구하여 본다.

相關係數 r은 數量的으로 다음과 같이 定義된다. 散點圖上的 x, y의 各 平均値 \bar{x} , \bar{y} 로부터의 偏差를 各의 標準偏差로 나눈 값을 곱한 平均値를 의미한다. 즉,

$$r = \frac{\frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\frac{1}{n} \sum (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\frac{1}{n} \sum (y_i - \bar{y})^2}}$$

$$= \frac{\sum (x - \bar{x})(y - \bar{y})}{\sqrt{\sum (x - \bar{x})^2} \sqrt{\sum (y - \bar{y})^2}}$$

$$= \frac{S(xy)}{\sqrt{S(xx)S(yy)}} \dots \dots \dots \textcircled{1}$$

그리고 相關係數 r은 -1과 +1 사이의 값을 가진다. 正의 相關關係일 때 r > 0이 되고 負의 相關關係일 때 r < 0이 된다. 또 相關關係가 밀접한 관계일 때 |r|은 1에 가깝고 相關關係가 희박한 관계일 때 |r|은 0에 가깝게 된다.

주어진 데이터 <表-1>을 가지고 <表-2>, <表-3>, <表-4>와 같은 相關表를 만들었는데 이로부터 各의 相關係數를 구하여 본다.

<表-2>, <表-3>, <表-4>에서 나타난 바와 같이 計算의 편의상 變數變換시켰다. 이때 上記의 ①式은 다음과 같다.

$$X = \frac{x - x_0}{h_x}, \quad Y = \frac{y - y_0}{h_y}, \quad Z = \frac{z - z_0}{h_z}$$

$$S(xx) = h_x^2 \cdot S(XX)$$

$$S(yy) = h_y^2 \cdot S(YY)$$

$$S(xy) = h_x \cdot h_y \cdot S(XY)$$

$$\therefore r = \frac{h_x \cdot h_y \cdot S(XY)}{\sqrt{h_x^2 \cdot S(XX) \cdot h_y^2 \cdot S(YY)}} \dots \dots \dots \textcircled{2}$$

이때 變數變換한 제곱의 합(sum of square) S는 다음과 같이 주어진다.

$$S = \sum (x_i - \bar{x})^2 = \sum x_i^2 - \frac{(\sum x_i)^2}{n}$$

즉 $S(XX) = \sum X^2 \cdot f_x - \frac{(\sum X \cdot f_x)^2}{N}$

$$S(YY) = \sum Y^2 \cdot f_y - \frac{(\sum Y \cdot f_y)^2}{N}$$

$$S(XY) = Y \cdot \sum f_x \cdot X - \frac{\sum X \cdot f_x \cdot \sum Y \cdot f_y}{N}$$

但 x_0, y_0, z_0 : x, y, z 各의 假平均
 h_x, h_y, h_z : x, y, z 各의 假標準偏差
 f_x, f_y, f_z : x, y, z 各의 假도수

N: 총도수

다음에는 <表-2>, <表-3>, <表-4>에서 구한 값들을上記 ②式에 代入하여 相關係數 r을 구한다.

① [Ex. 1] Ig. loss(x)와 Blaine(y)의 관계 두 變數를 x, y 라 보고 <表-2>에서 보면

$$S(XX) = \sum X^2 \cdot f_x - \frac{(\sum X \cdot f_x)^2}{N}$$

$$= 501 - \frac{(23)^2}{97} = 495.55$$

$$S(YY) = \sum Y^2 \cdot f_y - \frac{(\sum Y \cdot f_y)^2}{N}$$

$$= 456 - \frac{(-74)^2}{97} = 399.55$$

$$S(XY) = \sum f \cdot X \cdot Y - \frac{(\sum X \cdot f_x)(\sum Y \cdot f_y)}{N}$$

$$= 273 - \frac{(23)(-74)}{97} = 290.55$$

$$S(xx) = h_x^2 \cdot S(XX) = (0.15)^2 (495.55) = 11.15$$

$$S(yy) = h_y^2 \cdot S(YY) = (40)^2 (399.55)$$

$$= 63.92 \times 10^4$$

$$S(xy) = h_x \cdot h_y \cdot S(XY) = (0.15)(40)(290.55)$$

$$= 1743.3$$

$$\therefore r_{xy} = \frac{S(xy)}{\sqrt{S(xx) \cdot S(yy)}}$$

$$= \frac{1743.3}{\sqrt{11.15 \times 63.92 \times 10^4}} = 0.6531$$

② [Ex. 2] Ig. loss(x)와 強度(z)의 관계 두 變數를 x, y 라 보고 <表-3>에서 보면

$$S(XX) = 501 - \frac{(23)^2}{97} = 495.55$$

$$S(ZZ) = 274 - \frac{(28)^2}{97} = 265.92$$

$$S(XZ) = -263 - \frac{(23)(28)}{97} = -269.64$$

$$S(xx) = (0.15)^2 (495.55) = 11.15$$

$$S(zz) = (4)^2 (265.92) = 4254.72$$

$$S(xz) = (0.15)(4)(-269.64) = -161.78$$

$$\therefore r_{xz} = \frac{-161.78}{\sqrt{11.15 \times 4254.72}} = -0.7427$$

③ [Ex. 3] Blaine(y)과 強度(z)의 관계 두 變數를 y, z 라 보고 <表-4>에서 보면

$$S(YY) = 456 - \frac{(-74)^2}{97} = 399.55$$

$$S(ZZ) = 274 - \frac{(28)^2}{97} = 265.92$$

$$S(YZ) = -161 - \frac{(-74)(28)}{97} = -139.64$$

$$S(yy) = (40)^2 (399.55) = 63.92 \times 10^4$$

$$S(zz) = (4)^2 (265.92) = 4254.72$$

$$S(yz) = (40)(4)(-139.64) = -22342.4$$

$$\therefore r_{yz} = \frac{(-22342.4)}{(63.92 \times 10^4)(4254.72)} = -0.4284$$

1) 重相關係數

세 變數 x, y, z 사이에서 x, y가 z에 미치는 重相關係數 r_{xyz}는 다음과 같이 表示된다.

$$r_{xyz} = \sqrt{\frac{(r_{xz} - r_{xy} \cdot r_{yz})r_{xz} + (r_{yz} - r_{xy} \cdot r_{xz})r_{yz}}{1 - r_{xy}^2}}$$

여기에 두 變數의 單相關係數 $\begin{cases} r_{xy} = 0.6531 \\ r_{xz} = -0.7427 \\ r_{yz} = -0.4284 \end{cases}$

를 代入하면

$$\therefore r_{xyz} = \sqrt{\frac{\{(-0.7427) - (0.6531)(-0.4284)\}}{1 - (0.6531)^2}}$$

$$\frac{(-0.7427) + \{(-0.4284) - (0.6531)$$

$$(-0.7427)\}(-0.4284)}$$

$$= \sqrt{0.5571} = 0.746$$

2. 相關係數의 檢定

1) 單相關係數

두 變數間의 相關關係가 確實히 있는가 없는가를 알아보기 위하여 相關係數 檢定을 다음과 같이 한다.

① 無相關으로 母相關係數 ρ=0이라고 假設을 設定한다.

$$[H_0: \rho=0]$$

② 두 變數間의 데이터로부터 相關係數 r을 計算한다.

③ 相關係數 r이 自由度 n-2의 r分布를 따른다는 것을 이용한다. 自由度 n-2, 위험률 α에서의 r의 값을 r分布表에서 구한다. 만약 |r| ≥ r(n-2, α)가 成立되면 위험률 α에서 假設 [H₀: ρ=0]을 폐기하고 두 變數間에는 相關關係가 있다고 본다.

[Ex. 1]의 경우 r_{xy} = 0.6531

[Ex. 2]의 " r_{xz} = -0.7427

[Ex. 3]의 " r_{yz} = -0.4284 그리고

自由度 n-2, 위험률 α(1%로 본다)에서의 r

의 값을 r 分布表*에서 찾으면

$$r(97-2, 0.01)=0.261$$

$$\therefore |r| > r(95, 0.01)=0.261$$

즉 相關係數 r_{xy} , r_{xz} 및 r_{yz} 는 상당한 의미가 있다고 본다.

2) 重相關係數

① 假設 [$H_0: \rho=0$]을 設定(無相關)

② 重相關係數 r_{zxy} 가 自由度 $k-1(\phi_1)$, $n-k(\phi_2)$ 의 F 分布를 따른다는 것을 이용한다. 그리하여 統計量 F_0 를 구한다.

$$F_0 = \frac{r_{zxy}^2/k-1}{1-r_{zxy}^2/n-k}$$

③ 自由度 $k-1$, $n-k$, 위험률 α 에서의 F 의 값을 F 分布表에서 구한다. 만약 $F_0 \geq F(\phi_1, \phi_2; \alpha)$ 가 成立되던 위험률 α 에서 假設 [$H_0: \rho=0$]을 폐기하고 두 變數 x, y 와 變數 z 와는 重相關關係가 있다고 본다.

위에서 구한 重相關係數의 경우

$$r_{zxy}=0.746$$

$$n=97, k(\text{變數})=3$$

$$\therefore F_0 = \frac{(0.746)^2/3-1}{1-\{(0.746)^2/97-3\}} = \frac{0.2782}{0.00472} = 58.94$$

그리고 自由度 $k-1$, $n-k$, 위험률 α (1%로 본다)에서의 F 의 값을 F 分布表에서 찾으면

$$F(3-1, 97-3; 0.01)=F(2, 94; 0.01) = 4.87$$

$$\therefore F_0 > F(2, 94; 0.01)=4.87$$

즉 重相關係數 r_{zxy} 는 상당한 의미가 있다.

註 * ; 통계적 방법(KSA)부표 p.248

IV. 回歸直線의 推定

1. 回歸直線

두 變數 x, y 에서 y 의 x 에 대한 回歸直線을

$$y=a+bx \dots \dots \dots \textcircled{3}$$

이라 할 때 殘差의 제곱의 합

$$S = \sum_{i=1}^n \{y_i - (a+bx_i)\}^2$$

이 最小가 되도록 즉 最小自乘法에 의하여 a, b 를 구한다. 이때 $\frac{\partial S}{\partial a}=0, \frac{\partial S}{\partial b}=0$ 이라 둔다.

$$\frac{\partial S}{\partial a} = -2\sum\{y_i - (a+bx_i)\} = 0$$

$$\frac{\partial S}{\partial b} = -2\sum x_i \{y_i - (a+bx_i)\} = 0$$

이로부터 다음 정규 방정식을 얻을 수 있다.

$$\begin{cases} a \cdot n + b \cdot \sum x_i = \sum y_i \\ a \sum x_i + b \sum x_i^2 = \sum x_i y_i \dots \dots \dots \textcircled{4} \end{cases}$$

여기서 a, b 는 다음과 같이 구하여진다.

$$a = \frac{\bar{y}S(xx) - \bar{x}S(xy)}{S(xx)}$$

$$b = \frac{S(xy)}{S(xx)}$$

이 값을 ③式에 대입하면 다음과 같이 된다.

$$\therefore y - \bar{y} = \frac{S(xy)}{S(xx)}(x - \bar{x}) \dots \dots \dots \textcircled{5}$$

다음 [Ex. 1], [Ex. 2]의 경우 이 ⑤式을 이용하여 回歸直線方程式을 구한다.

$$[\text{Ex. 1}] \quad \bar{x} = x_0 + \frac{\sum X \cdot f_x}{N} \cdot h_x$$

$$= 1.48 + \frac{23}{97} \cdot (0.15) = 1.515$$

$$\bar{y} = y_0 + \frac{\sum Y \cdot f_y}{N} \cdot h_y$$

$$= 3220 + \frac{(-74)}{97} \cdot (40) = 3216.9$$

$$S(xy) = 1743.3$$

$$S(xx) = 11.15$$

$$y - 3216.9 = \frac{1743.3}{11.15}(x - 1.515)$$

$$\therefore y = 2980.5 + 156.3x$$

$$[\text{Ex. 2}] \quad \bar{z} = z_0 + \frac{\sum Z_1 \cdot f_z}{N} \cdot h_z$$

$$= 154 + \frac{28}{97} \cdot (4) = 155.15$$

$$S(xz) = -161.78$$

$$S(xx) = 11.15$$

$$z - 155.15 = \frac{(-161.78)}{11.15} \cdot (x - 1.515)$$

$$\therefore z = 177.13 - 14.51x$$

2. 重回歸直線

3개의 變數 x, y, z 間에 있어서 x, y 에 대한 z 의 回歸直線을 推定해 보자.

일반식을 다음과 같이 表示할 때

$$z - \bar{z} = b(x - \bar{x}) + c(y - \bar{y})$$

最小自乘法을 利用하여 다음과 같은 정규 방정식을 얻는다.

$$\begin{cases} b \cdot S(xx) + c \cdot S(xy) = S(xz) \\ b \cdot S(xy) + c \cdot S(yy) = S(yz) \end{cases}$$

b, c에 대하여 두 연립 방정식을 풀면

$$\therefore b = \frac{S(xz) \cdot S(yy) - S(xy) \cdot S(yz)}{S(xx) \cdot S(yy) - \{S(xy)\}^2}$$

$$c = \frac{S(xx) \cdot S(yz) - S(xz) \cdot S(xy)}{S(xx) \cdot S(yy) - \{S(xy)\}^2}$$

여기서 각 수치를 代入하면 다음과 같은 重回歸直線方程式을 구할 수 있다.

$$\bar{x}=1.515, \bar{y}=3216.9, \bar{z}=155.15$$

$$S(xx)=11.15, S(yy)=63.92 \times 10^4,$$

$$S(xy)=1743.3$$

$$S(xz)=-161.78, S(yz)=-22342.4$$

$$b = \frac{(-161.78)(63.92 \times 10^4) - (1743.3)}{11.15 \cdot 63.92 \times 10^4 - (1743.3)^2}$$

$$\frac{(-22342.4)}{}$$

$$=-15.768$$

$$c = \frac{(11.15)(-22342.4) - (-161.78)(1743.3)}{(11.15)(63.92 \times 10^4) - (1743.3)^2}$$

$$=0.00805$$

$$z-155.15 = -15.768(x-1.515)$$

$$+0.00805(y-3216.9)$$

$$\therefore z = 153.14 - 15.77x + 8.05 \times 10^{-3}y$$

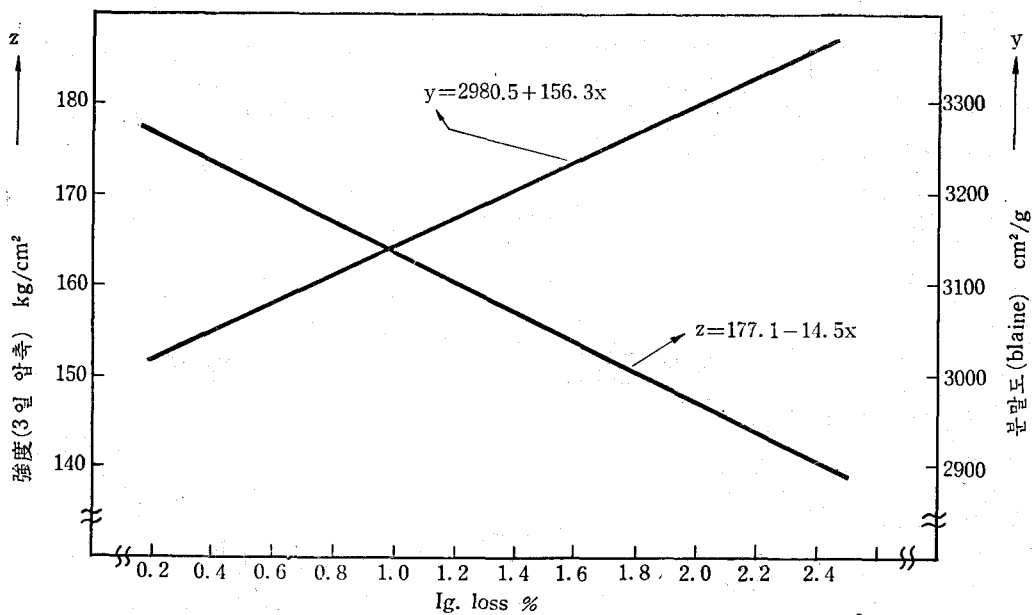
V. 結果에 대한 檢討

1. 二變數間的 單相關係數

Ig. loss와 Blaine과는 正의 相關關係가 있다. 즉 Ig. loss가 높을수록 Blaine值가 올라감을 뜻한다. Ig. loss와 強度 그리고 Blaine과 強度는 負의 相關關係가 있다. 즉 Ig. loss, Blaine이 낮을수록 強度(3일 압축)가 上昇함을 뜻한다. 그런데 이때의 相關係數를 보면 Ig. loss가 強度에 미치는 영향이 Blaine이 強度에 미치는 영향보다 劣세함을 알 수 있다. 다시 말하면 Blaine이 낮아서 強度가 上昇한다기 보다는 Ig. loss가 낮아지므로 強度가 上昇한다고 보는 것이다. 고로 Blaine과 強度의 關係는 Ig. loss라는 因子와 항상 관련시켜 생각해 보아야 한다.

2. 重相關關係

Ig. loss와 Blaine의 強度(3일 압축)에 대한 重回歸直線을 보면 Ig. loss의 方向係數가 Blaine의 方向係數보다 一般的으로 小을 알 수 있다. 前項에서 單相關係數를 檢討한 바와 같이 Blaine의 變動이 強度에 대한 寄與度가 비교적 小음을 알 수 있다. 그러나 重回歸直線方程式을 보면 強



<그림-2> Ig.loss와 Blaine 및 強度(3일 압축)와의 관계

度上昇에는 Ig. loss 에 상응하는 Blaine 의 絶對值를 보다 向上시키는 것이 有利하다. 예를 들면 投入되는 clinker 의 Ig. loss 가 1.0% 일 때 $z=177.1-14.5x$ 에서 $x=1.0$ 을 代入하면 $z=162.6(\text{kg}/\text{cm}^2)$ 이 나오며 이를 $z=153.1-15.8x+8.05 \times 10^{-3}y$ 에 代入하면 결국 $y=3.142$ 즉 Blaine 値로 약 3,140(cm^2/g) 이상 유지해야 Ig. loss 1.0%에 상응하는 強度(3일 압축), 162.6 kg/cm^2 이상을 유지할 수 있다는 것이다.

3. 數量關係

- 1) Ig. loss(x)에 대한 Blaine(y)의 1次式은 $y=2980.5+156.3x$
- 2) Ig. loss(x)에 대한 強度(z)의 1次式은 $z=177.1-14.5x$

이상의 두 回歸 1次式으로부터 Ig. loss 와 Blaine, Ig. loss 와 強度의 數量關係를 다음과 같이 要約할 수 있다.

즉 Ig. loss 가 0.2% 上昇하면 Blaine 은 약 32 cm^2/g 上昇하고 強度(3일 압축)는 약 3 kg/cm^2 低下한다.

두 回歸 1次式의 graph 는 <그림-2>와 같은데 이 graph 를 이용하여 現場에서 주어진 觀측치에 대한 Ig. loss, Blaine 이 強度에 미치는 영향을 쉽게 推定할 수 있다.

V. 結論

mill cement 에 있어서 Ig. loss와 Blaine 및

強度(3일 압축)의 關係 또는 Ig. loss 와 Blaine 이 強度에 미치는 영향에 대해서 相關分析한 結果 다음과 같이 綜合할 수 있다.

1. Ig. loss 와 Blaine 이 強度에 미치는 영향

Ig. loss 의 변동이 強度에 큰 영향을 미치고 Blaine 의 변동은 비교적 영향이 적음을 알 수 있다. 그러나 強度를 올리기 위해서는 置場 clinker 의 Ig. loss 를 과약, 攪拌를 철저히 하여 投入될 Clinker 의 Ig. loss 를 적당히 낮추도록 하며 또 Ig. loss 에 상응하는 값 이상으로 Blaine 値를 올리도록 努力하여야 한다.

2. 重回歸直線

Ig. loss 와 Blaine 의 強度(3일 압축)에 대한 重回歸直線을 다음과 같이 얻었다.

$$z=153.1-15.8x+8.05 \times 10^{-3}y$$

이상의 결과는 주어진 데이터 다시 말하자면 日常的으로 얻어지는 데이터에 의하여 처리된 것이다. 實際 cement 強度에 영향을 미치는 것은 化學成分, 鑛物組成, 粉碎條件 등 많은 因子가 있으며 또한 서로 複合되어 있다.

이런 모든 因子를 고려한다는 것은 여기서 論外로 하고 이상과 같이 主要因子 몇가지에 대해서 分析檢討해 보는 것이 그런대로 效果가 있지 않을까 하며 앞으로도 이와 같은 방법으로 一定 期間으로 試圖하여 보고자한다.

《新刊案內》

豐富한 例詩와 親切하고 平易한 解說로 現代詩의 妙味를 알려주는

英文學徒·全文學人 必讀의 快著!!

李昌培 教授著

20世紀英美詩의 形成

菊版·完全洋裝 448面 값 1,000원

서울 特別市 鍾路區 通義洞 35



株式會社 民衆書館

(74) 9503·4548 (73) 4632