실험계획법 및 최적설계

Hae-Jin Choi

School of Mechanical Engineering, Chung-Ang University 2014.10.16





목차

- 1. Introduction to DOE (실험계획법 소개)
- 2. Factorial Experiments (22)
- 3. Factorial Experiments (23)

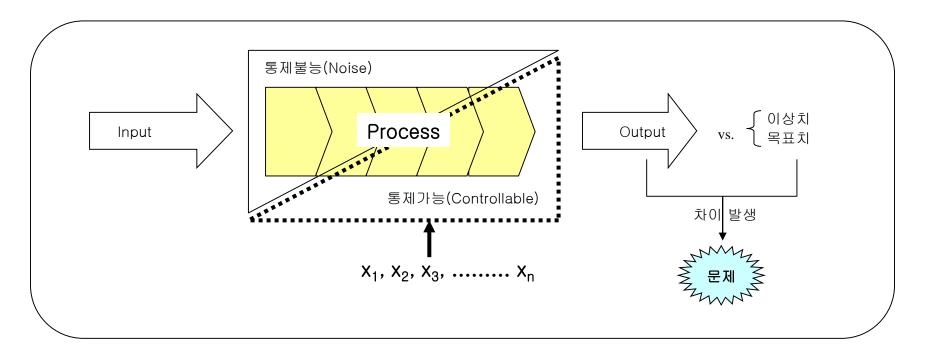
실험계획의 정의

실험계획법(Design of Experiments)이란?

- 해결하고자 하는 문제에 대하여
- 실험을 어떻게 행하고
- 데이터를 어떻게 취하며
- 어떠한 통계적 방법으로 데이터를 분석하면
- 최소의 실험횟수에서
- 최대의 정보를 얻을 수 있는가

를 계획하는 것이다.

실험계획의 개념



- ✔ 전통적 실험계획법 : 통제 용이한 요인을 Control하여 최적의 결과를 얻는다.
- ✓ Taguchi 기법 : 잡음까지 고려하여 실제 사용현장에서 잡음에 둔감한 우수한 성능특성을 지닌 결과를 얻는다.
- ※ 최소의 실험(시간/비용 절감)을 통하여 유용한 결과를 도출한다.

3. Factorial Experiments (Ch.5. Factorial Experiments)

Hae-Jin Choi

School of Mechanical Engineering, Chung-Ang University



Introduction to Factorials

 Most experiments for process and quality improvement involve several variables. Factorial experimental designs are used in such situations. Specially, by a factorial experiment we mean that in each complete trial or replicate of the experiment all possible combinations of the levels of the factors are investigated. Thus, if there are two factors A and B with a levels of factor A and b levels of factor B, then each replicate contains all ab possible combinations.

예제: 합금의 강도에 영향을 미치는 인자로 합성온도와 가열촉매가 있다. 높은 강도의 합금을 제작하고자 합성온도 3수준(200, 300, 400℃), 가열촉매 2수준(A, B)에서 2번씩 반복하여 랜덤하게 실험한 결과 다음의 데이터를 얻었다. 각 인자와 교호작용의 효과에 대해 조사하고, 가장 높은 강도를

≪합금의 강도≫

항목		합성온도				
80 =	<u> </u>	200℃	300℃	400℃		
ᄎ吅	Α	80, 69	103, 111	117, 140		
촉매	В	122, 132	141, 143	185, 186		

주는 조건을 찾고 싶다.

☞ Minitab step#1: Worksheet에 데이터 입력

촉매	온도	강도
А	200	80
А	200	69
А	300	103
А	300	111
А	400	117
А	400	140
В	200	122
В	200	132
В	300	141
В	300	143
В	400	185
В	400	186

가열촉매 및 합성온도별 합금강도 데이터를 Stack하여 1열로 쌓는다.

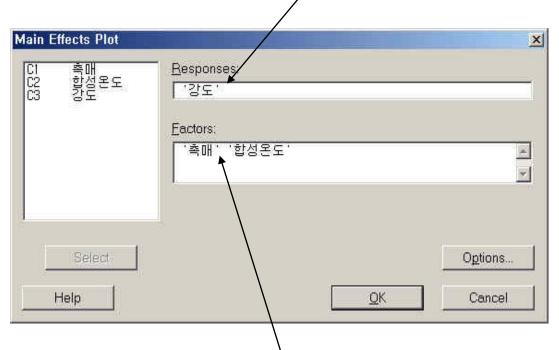
2원 배치 이상에서는 항상 1열로 Stack되어야 분석이 가능하다.

2-way.mtw에 저장되어 있다.

☞ Minitab step#2 : 그래프에 의한 시각적 해석 (주효과)

명령어: Stat> ANOVA> Main Effects plot...

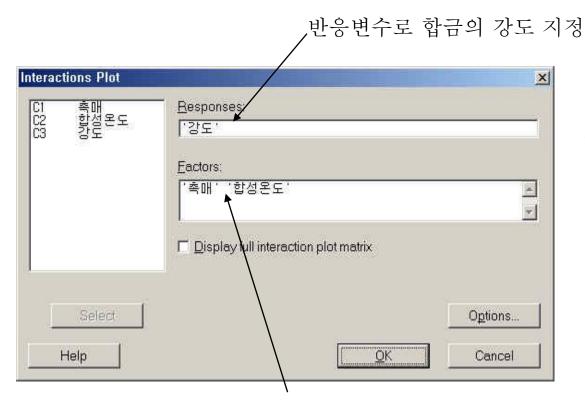
,반응변수로 합금의 강도 지정



독립변수로 가열촉매 및 합성온도를 지정

☞ Minitab step#3 : 그래프에 의한 시각적 해석 (교호작용)

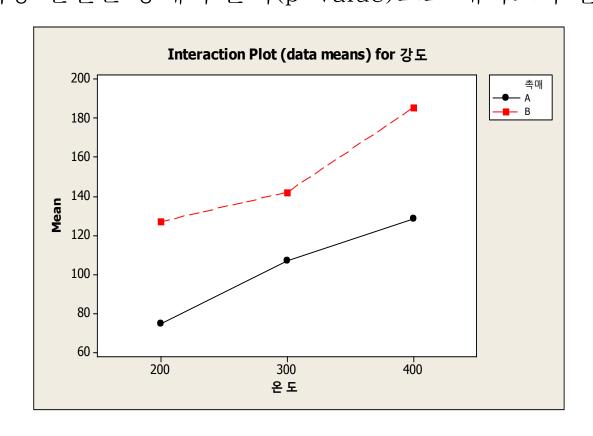
명령어: Stat> ANOVA> Interactions plot...



※ 주효과와 동일하게 지정한다

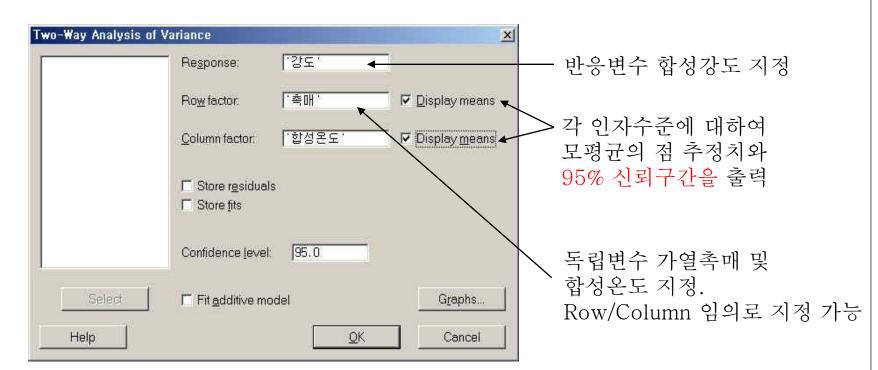
독립변수로 가열촉매 및 합성온도를 지정

그래프에서 연결된 선이 거의 평행선에 가까우므로 촉매와 합성온도간의 교호작용이 유의하지 않을 것으로 예상된다. 단, 최종 판단은 통계적 분석(p-value)으로 내리도록 한다.



☞ Minitab step#4: Two-way ANOVA(2원 배치)로 분석

명령어: Stat> ANOVA> Two-way ANOVA...



먼저, 교호작용이 유의 하다고 가정하고 분석한다.

☞ Minitab step#5 : ANOVA 분석 표의 확인

p-value가 0.05보다 작기 때문에 촉매와 온도는 강도에 영향을 미친다고 할 수 있다.

```
Two-way ANOVA: 강노 versus 쫙배, 논노
Source
          DF
                 SS
                         MS
촉매
             6960.1 6960.08
                            101.98 0.000
온도
    2 6379.2 3189.58
                             46.73 0.000
                              1.98 0.219
Interaction 2 270.2
                    135.08
Error
       6 409.5
                      68.25
     11 14018.9
Total
S = 8.261 R-Sq = 97.08% R-Sq(adj) = 94.64%
```

교호작용의 효과는 p-value=0.219 > 0.05로 유의하지 않아 교호작용을 오차 항에 Pooling하여 재 분석이 필요하다.

Statistical Hypothesis

 A statistical hypothesis is a statement about the parameters of a probability distribution. For example, we may think that the mean values of distributions are equal. This may be stated formally as

$$H_0: \mu_1 = \mu_2 = \dots = \mu_a$$
 (Null hypothesis)

 H_1 : At least one mean is different (Alternative hypothesis)

- Type I error the null hypothesis is rejected when it is true.
- Type II error the null hypothesis is accepted when it is false

DOE and Optimization





[자동차 Case Study]

교통경찰 K씨는 자동차 운전과 보행인의 안전에 관한 논문을 작성하고자 한다.

1. 인자 (factor) 선정

자동차 운전시 어떤 인자가 보행인의 안전에 영향을 미칠 것인지 결정한다.

: 운전자의 혈중 알코올 농도, 자동차의 속도, 보행인의 옷 색깔

2. 반응 (response) 선정

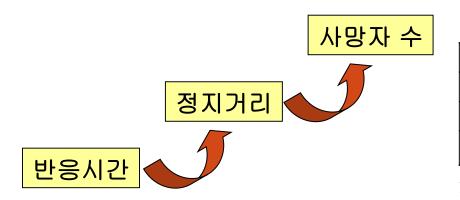
보행인의 안전을 정량적으로 수치화할 수 있는 또 실험가능한 반응을 선정한다.

: 운전자가 브레이크 페달을 밟는 *반응시간*



교통경찰 K씨가 관심이 있는 것은 자동차 사고에 의한 사망자 수를 줄이는 것이다. 따라서 CTQ(Critical To Quality)는 '사망자 수'이나, 이는 실험을 통해 측정하는 것은 곤란한 문제이므로 이를 대용할 대체 특성으로 '정지거리' 또는 '반응시간' 등을 고려할 수 있다.

운전 시뮬레이터로 간단히 실험할 수 있도록 특성치 y로 운전자의 '반응시간'을 선정하기로 한다. 시뮬레이터는 프로그램에 따라 정지깃발(보행인)이 출현하면 운전자가 브레이크 페달을 밟는 것으로 실험하기로 한다.



<실험인자 및 수준의 선택>

	인자	- 조건	+ 조건
A	음주 정도	핞함	소주 4잔
В	자동차 속도	60Km	100Km
C	돌발색	검정	빨강

※ 소주 4잔 : 혈중알코올 농도 ~ 0.01%

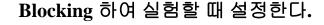


☞ Minitab step#1 : 요인배치 실험의 설계

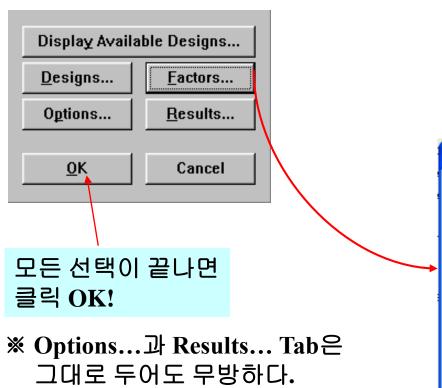
≥ MINITAB - Ver.14. Stat> DOE> Factorial> Create Factorial Design...

2^N 요인실험의 기본설정 실험설계를 위한 참고표 × Create Factorial Design prial Design - Display Available Designs Type of Design 2-level factorial (default generators) (2 to 15 factors) Available Factorial Designs (with Resolution) 2-level factorial (specify generators). (2 to 15 factors) **Factors** Plackett-Burman design (2 to 47 factors) 3 5 6 8 10 11 12 13 | 14 | 15 General full factorial design. (2 to 15 factors) Number of factors: Display Available Designs... ' IV IV IV Factors... Designs... an Designs Options... Results... 완전요인실험 (Full Factorial) Factors Runs 에서의 인자의 수와 실험 .,48 36-39 40.44.48 <u>O</u>K Help Cancel 14,48 40-43 44,48 수와의 관계표 44-47 48 20,24,28,32,...,48 32-35 36,40,44,48 실험할 인자의 개수 결정 Help OK 3을 선택하다.

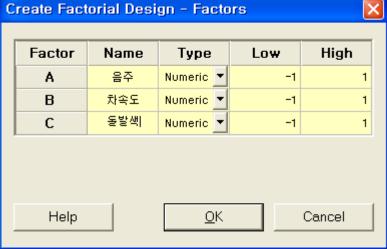
Design... 선택 후 나머지 Tab이 활성화 된다. 일부실시법 실행시 선택한다. Create Factorial Design - Designs Display Available Designs... 완전요인실험으로 2**(k-p) Designs Resolution Runs Designs... Factors... 선택한 후 OK 클릭! 2******(3-1) 1/2 fraction III Full factorial Results... Options... 인자의 수준 중심에서 <u>0</u>K Cancel 실험할 경우 선택 Number of center points: 0 🔻 (per block) 1 Number of replicates: (for corner points only) 실험의 반복 회수를 Number of blocks: 결정한다. Help <u>0</u>K Cancel



Factors Tab을 선택하여 필요한 선택을 한다.

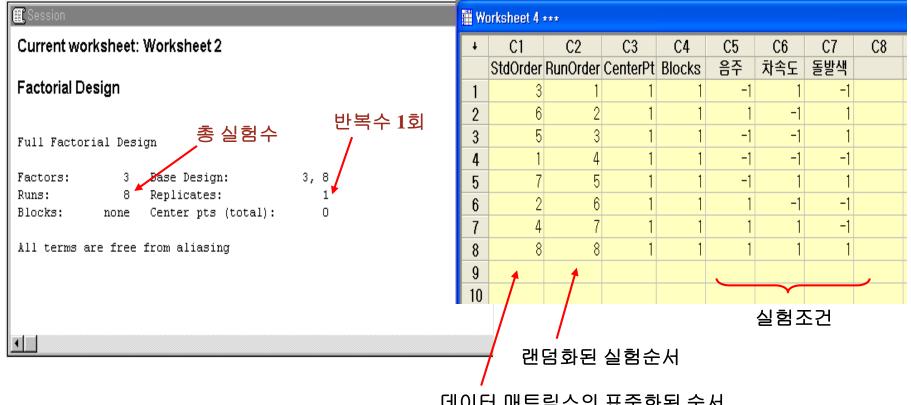


실험할 인자의 이름과 수준을 표시할 수 있는 창



Session 창 정보

Worksheet 창 정보

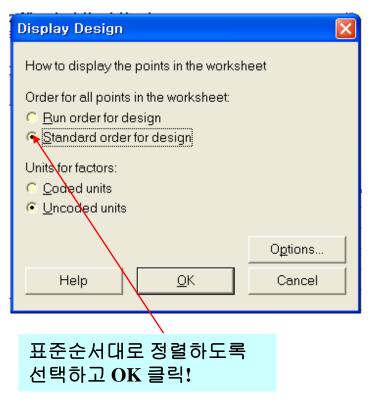


데이터 매트릭스의 표준화된 순서

23 실험의 실시

☞ Minitab step#2: 표준순서 정렬 및 실험의 실시

≥ MINITAB - Ver.14. Stat > DOE > Display Design ...



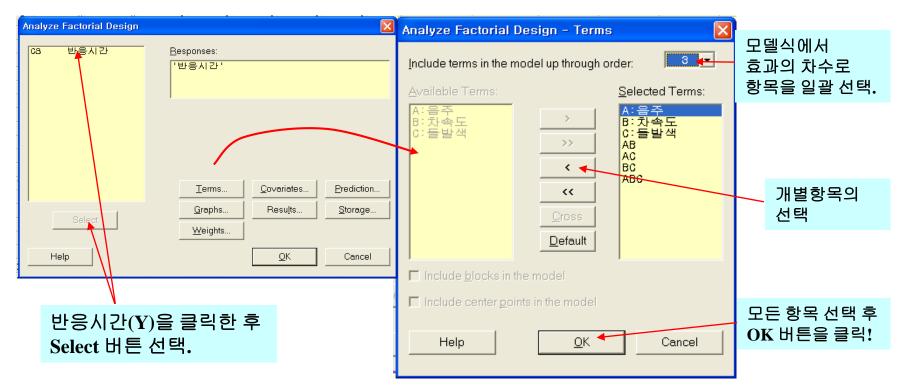
C8 컬럼에 실험결과를 직접 입력한다.

Worksheet 4 ***									
+	C1	C2	C3	C4	C5	C6	C7	C8	C9
	StdOrder	RunOrder	CenterPt	Blocks	음주	차속도	돌발색	반응시간	
1	1	4	1	1	-1	-1	-1	340	340
2	2	6	1	1	1	-1	-1	860	860
3	3	1	1	1	-1	1	-1	360	360
4	4	7	1	1	1	1	-1	880	880
5	5	3	1	1	-1	-1	1	320	320
6	6	2	1	1	1	-1	1	710	710
7	7	5	1	1	-1	1	1	350	350
8	8	8	1	1	1	1	1	720	720
9									
10									

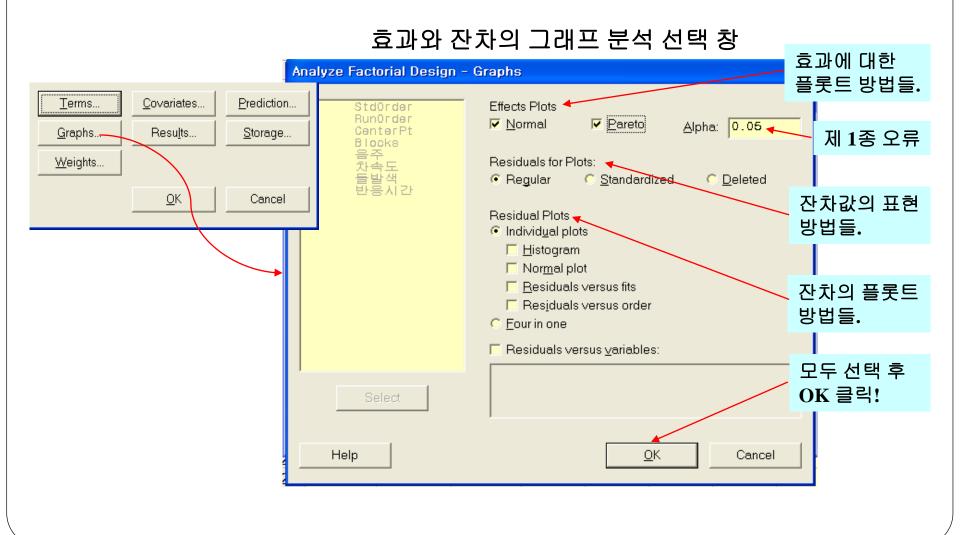
23 실험의 분석

☞ Minitab step#3: 요인배치 실험의 분석 및 해석

≥ MINITAB - Ver.14. Stat > DOE > Factorial > Analyze Factorial Design ...



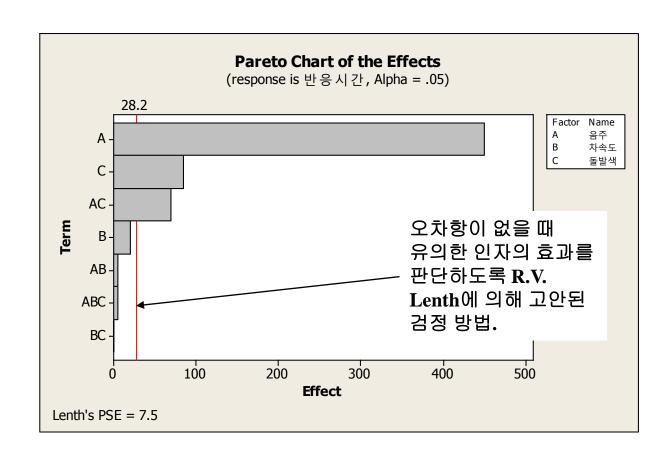
23 실험의 분석



분석결과의 해석

잔차에 의한 실험의 오차를 계산할 수 없을 때 그래프로 인자들의 효과가 통계적으로 유의한 지를 판단할 수 있다.

본 예에서 적색라인보다 큰 값을 갖는 인자의 효과는 Alpha =0.05 에서 유의한 것으로 판단한다.



분석결과의 해석

Session 창 분석데이터 검토

Effect(효과) 계산

C Session							
Factorial Fit: 반응시간 versus 음주, 차속도, 돌발색							
Estimated Effects a	and Coeff	icients	for 반응시간 (coded units)				
Term Constant 음주 차속도 돌발색 음주*차속도 음주*돌발색 하속도*돌발색 음주*차속도*돌발색	-85.00 -5.00 -70.00 -0.00	Coef 567.50 225.00 10.00 -42.50 -2.50 -35.00 -0.00 -2.50	Terms? Effect? Coef= Effect/2?				

Order	Α	В	<u>C</u>	Y(반응시간)	<u>AC</u>
1	_	_	<u>-</u>	340ms	+
2	+	_	_	860ms	_
3	_	+	_	360ms	+
4	+	+		880ms	_
5	_	_	+	320ms	_
6	+	_	+	710ms	+
7	_	+	+	350ms	_
8	+	+	+	720ms	+

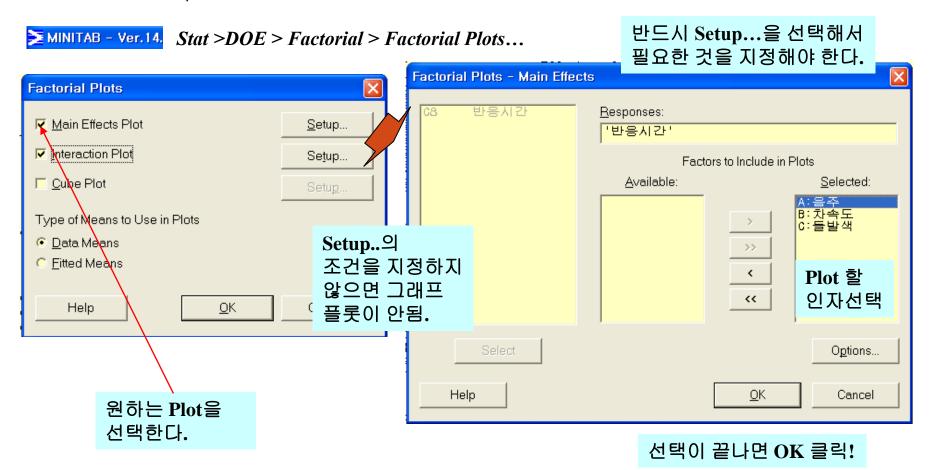
Coef: Coefficient(계수)의 줄임 말.

돌발색(C) 의 효과계산=
$$\bar{y}_+ - \bar{y}_- = \frac{320 + 710 + 350 + 720}{4} - \frac{340 + 860 + 880 + 320}{4} = -85$$

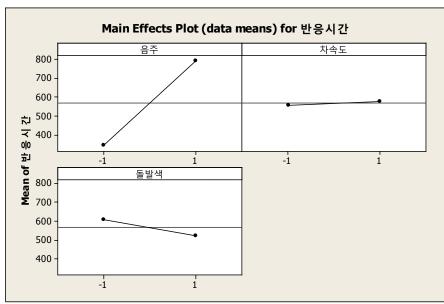
음주(A)*돌발색(C) 교호효과 계산=
$$\frac{340+360+710+720}{4} - \frac{860+880+320+350}{4} = -70$$

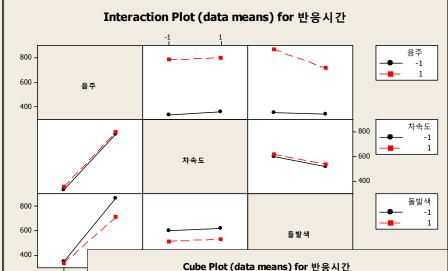
효과의 그래프 분석

☞ Minitab step#4: 요인배치 실험의 그래프 작성

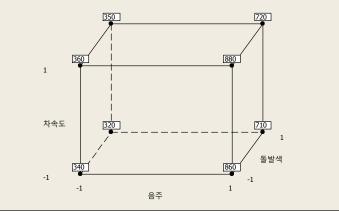


효과의 그래프 분석



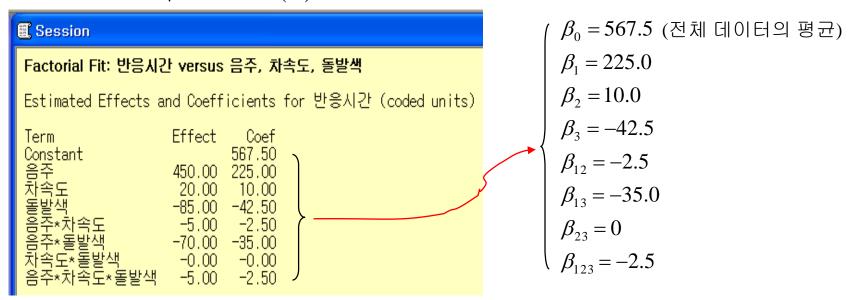


교호효과가 있을 때는 주효과 분석은 생략한다!! 즉, 교호작용을 우선적으로 해석한다.



선형방정식의 결정

☞ Minitab step#5: Y=f(X) 모형으로 변환



$$Y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_3 x_3 + \beta_{12} x_1 x_2 + \beta_{13} x_1 x_3 + \beta_{23} x_2 x_3 + \beta_{123} x_1 x_2 x_3$$

반응시간(Y)= 567.5 + 225.0 음주량 + 10.0 차속도 -42.5 돌발색 - 2.5 음주x차속도 ...

단, 음주량, 차속도, 돌발색은 +1, -1 의 부호화한 수치.

