



جمهورية العراق  
وزارة التعليم العالي والبحث العلمي  
جامعة كربلاء  
كلية الادارة والاقتصاد  
قسم الاحصاء

## العلاقة بين جدول تحليل تباين الانحدار وجدول تحليل تباين التجارب العاملية الكاملة

رسالة مقدمة إلى

مجلس كلية الادارة والاقتصاد في جامعة كربلاء

وهي جزء من متطلبات نيل درجة الماجستير في الاحصاء

من قبل الطالبة

رواء نوري حسين الشبخلي

بإشراف

أ. د. عواد كاظم الخالدي



إِنَّ كُلُّ مَنْ فِي السَّمَاوَاتِ وَالْأَرْضِ إِلَّا آتِي الرَّحْمَنِ عَبْدًا  
﴿ 93 ﴾ لَقَدْ أَحْصَاهُمْ وَعَدَّهُمْ عَدًّا ﴿ 94 ﴾

صَدَقَ اللَّهُ الْعَلِيِّ الْعَظِيمِ

سورة مريم

## الإهداء

الى . . . الذين يريدون وجه الله حباً وقرباً

الذين اوجب الله محبتهم ومودتهم

الى . . . محمد وآل محمد صلوات الله عليهم اجمعين

الى . . . بلد الحضارات والانبياء بلدي الحبيب العراق

الى . . . من غمرتني بدعائها ورعايتها أُمي الحنونة

الى . . . الذين اعانوني على الصعوبات والشدائد

رواء

## شكر وعرّفان

قال الله عزَّ وَجَلَّ في كِتَابِهِ الكَرِيمِ { لَئِن شَكَرْتُمْ لَأَزِيدَنَّكُمْ } صدق الله العلي العظيم.  
الحمد والشكر لله سبحانه وتعالى على نعمته وتوفيقه لي فلولا فضله سبحانه علي ما وصلت إلى ما ابتغي وأرجو تحقيقه .

يطيب لي أن أتقدم بوافر الشكر والامتنان للأستاذ الفاضل الأستاذ الدكتور عواد كاظم الخالدي لتفضله وتكرمه بتحمل عناء الإشراف على هذه الرسالة، الذي كان لملاحظاته القيمة وتوجيهاته السديدة أبلغ الأثر في إتمامه فله كل الشكر والعرّفان وجزاه الله خير جزاء المحسنين.  
وأواصل شكري إلى أساتذتي الأفاضل جميعاً الذين تحملوا عبء التدريس في المرحلة التحضيرية وبذلوا جهداً في إعطائنا فيض علومهم.

وشكري وتقديري إلى السيد رئيس وأعضاء لجنة المناقشة المحترمين لتفضلهم قبول مناقشة هذه الرسالة، ولما تحملوه من عناء مراجعة وتقويم الرسالة ، وايضا شكري وتقديري إلى جميع الأساتذة المحكمين لما أبدوه من ملاحظات قيمة .

وأقدم بشكري إلى زملائي في الدراسة جميعاً ، وختاماً لا يسعني إلا أن اقدم شكري وامتناني لكل من أبدى لي رأياً أو أسدى نصحاً أو قدم عوناً في أثناء دراستي ولو بكلمة طيبة.  
وأتوجه بالدعاء إلى الله سبحانه وتعالى بأن يجعل هذا العمل خالصاً لوجهه ونوراً على الصراط المستقيم.

والله ولي التوفيق

رواء

## المستخلص

سلطت هذه الرسالة الضوء على علاقة بين جدوي تحليل تباين في تحليل الانحدار وفي تجارب عاملية كاملة ، وما تعنيه هذه علاقة من تحديد درجة متعدد حدود ملائم بناء معادلة انحدار بدرجة معينة يمكن عن ريقها تحديد مجال معين لمتغيرا توضيحية لوصول إلى نقل الامثلية لاستجابة .

استعمل تصميم تجارب عاملية كاملة لإيجاد مجموع مربعا عائدة كل مركبة من مركبا عامل رئيس وتفاعلا مركبا عاملين . واستعملت معلوما تصميم لاشتقاق مقدر معلما الانحدار ومجموع مربعا عائدة كل مركبة او تفاعل .

وتم اجراء مقارنة بين جدوي تحليل تباين في حاتين، إذ تبين وجود تطابق في جدوي تحليل تباين لحاتين . إذ أن كل مركبة من مركبا تصميم او تفاعل مركبا عوامل تصميم تشير إلى درجة متعدد متغيرا (Multivariate Polynomial) وان رفضها او عدم رفض هذه مركبة (مشارها بمجموع مربعا) يكافئ رفض او عدم رفض معلمة الانحدار .

وفي حالة الانحدار استعملت ريقة مربعا صغرى الاعتيادية Ordinary least squares (OLS) في تقدير معلما انموذج متعدد متغيرا ، إذ يتركز اهتمامنا على تقدير هذه معلما مجهولة وإيجاد مركبا لأي تشكيلة من هذه معلما .

وباستعمال بيانا افتراضية في جانب تطبيقي كانت نتائج تحليل تباين لتطبيق عملي لطريقتين متوافقة تماما ، الامر الذي يؤكد بأن مقدر يمكن الاعتماد عليها في تطبيقا عملية وانظرية .

وقد استنتجنا أن استعمال ريقة تجارب عاملية كاملة في تقدير وتحديد درجة معادلة الانحدار يسهل كثيراً من عمليا حسابية في إيجاد مجموع مربعا عائدة كل مركبة ويسهم في تحديد درجة معادلة الانحدار، وهو ما هدفت إليه الرسالة .

## قائمة المحتويات

الصفحة	الموضوع
أ	الآية الكريمة
ب	الإهداء
ج	شكر و عرفان
د - هـ	قائمة المحتويات
و	قائمة الجداول
ز	المستخلص
1-5	الفصل الاول : منهجية البحث وبعض الدراسات السابقة
1	المقدمة 1-1
2	مشكلة البحث 2-1
2	فرضية البحث 3-1
2	هدف البحث 4-1
2	أهمية البحث 5-1
3	بعض الدراسات السابقة 6-1
6-30	الفصل الثاني : الجانب النظري
6	تعريفات ومفاهيم اساسية Definition and concepts 1-2
8	تحليل التباين (ANOVA) Analysis of variance 2-2
8	الانحدار Regression 3-2
10	المقارنات المتعامدة Orthogonal contrasts 4-2
12	تحليل تباين الانحدار في التجارب العاملية الكاملة regression ANOVA in Complete Factorial Experiments 5-2

19	Complete Factorial Experiments التجارب العاملية الكاملة	6-2
19	التجربة العاملية ذات العامل الواحد Factorial Experiment one - factor	1-6-2
22	التجربة العاملية ذات العاملين Factorial Experiment two - factor	2-6-2
31-40	الفصل الثالث : الجانب التجريبي	
31	المقدمة	1-3
32	تحليل التباين للتجربة العاملية الكاملة للجانب التجريبي	2-3
38	تحليل الانحدار للتجربة العاملية الكاملة	3-3
41-42	الفصل الرابع : الاستنتاجات والتوصيات	
41	الاستنتاجات	1-4
42	التوصيات	2-4
43-44	المصادر	
45-46	الملحق	
<b>ABSTRACT</b>		



# الفصل الاول

---

منهجية البحث وبعض الدراسات السابقة

## الفصل الاول

### منهجية البحث وبعض الدراسات السابقة

#### 1-1 المقدمة :

لقد تم إعداد هذه الرسالة في موضوع العلاقة بين جدول تحليل تباين الانحدار وجدول تحليل التباين في التجارب العملية الكاملة . اذ ان وجود مثل هذه العلاقة سيسهم في تحديد درجة متعدد الحدود الملائم لتمثيل العلاقة بين المتغير المعتمد ومجموعة المتغيرات التوضيحية .

لذا قسمت الرسالة الى ثلاثة فصول إذ تضمن الاول منهجية البحث وبعض الدراسات السابقة ، وقد تضمن الثاني تعريف تحليل التباين وتعريف تحليل الانحدار وتوضيحه وما المقارنات المتعامدة التي تتميز التجارب العملية الكاملة باستعمالها في تحليل التباين وكيفية تحليل تباين الانحدار في التجارب العملية ووضحنا التجارب العملية الكاملة واذا كانت بعامل واحد او بعاملين من اجل اثبات علاقة نظرية بين جدول تحليل تباين الانحدار وجدول تحليل التباين في التجارب العملية الكاملة بهدف الافادة من النتائج التي نحصل عليها من اختبار المعالجات ( المقارنات ) التي يتكون منها مجموع مربعات التأثير للعامل ( او العوامل ) واختيار المعالجات ذات التأثير المعنوي لبناء معادلة الانحدار التقديرية وتحديد مجال معين للمتغيرات التوضيحية لتحديد مستويات المعالجات التي تؤدي الى افضل استجابة وقد تمت المقارنة بين تحليل الانحدار وتحليل التجارب العملية الكاملة وان اهمية هذه المقارنة تتجلى بوجود علاقة تامة بين الموضوعين وانه يمكن اهمال مجموع المربعات العائد لأي مركبة رئيسة او تفاعل لم يجتز اختبار المعنوية دون الحاجة الى اعادة تقدير معادلة الانحدار من جديد .

اما الفصل الثالث قد تضمن تطبيق العلاقات التي تم التوصل اليها في الفصل النظري ، ومقارنة النتائج ومدى الافادة من هذه العلاقات في بناء نموذج الانحدار المطلوب

## 2-1 مشكلة البحث :

تحديد درجة متعدد الحدود الملائم لتمثيل العلاقة بين المتغير المعتمد ومجموعة المتغيرات التوضيحية . ذلك ان من اهم عيوب النماذج هو احتوائها على عدد كبير من الحدود بغية الحصول على تقديرات لقيم المتغير المعتمد مقارنة للقيم الحقيقية.

## 3-1 فرضية البحث :

يفترض البحث وجود علاقة بين جدول تحليل تباين الانحدار و جدول تحليل التباين في التجارب العاملية الكاملة .

## 4-1 هدف البحث :

يرمي البحث الى ايجاد علاقة نظرية بين جدول تحليل تباين الانحدار و جدول تحليل التباين في التجارب العاملية الكاملة عن طريق المقارنة بين عناصر جدول تحليل التباين في الحالتين للتجربة نفسها ، بهدف الافادة من النتائج التي نحصل عليها من اختبار المعالجات ( المقارنات ) التي يتكون منها مجموع مربعات التأثير للعامل ( او العوامل ) واختيار المعالجات ذات التأثير المعنوي لبناء معادلة الانحدار التقديرية .

## 5-1 أهمية البحث :

يستمد هذا البحث اهميته من اهمية الموضوع الذي يناقشه لأنه يسلط الضوء على العلاقة بين جدول تحليل التباين في تحليل الانحدار وفي التجارب العاملية الكاملة ، ولما تعنيه هذه العلاقة من تحديد درجة متعدد الحدود الملائم لبناء معادلة انحدار بدرجة معينة يمكن عن طريقها تحديد مجال معين للمتغيرات التوضيحية لتحديد مستويات المعالجات التي تؤدي الى افضل الاستجابة .

## 6-1 بعض الدراسات السابقة :

يتضمن هذا الموضوع عرضا لبعض ما كتب عن تحليل التجارب العملية وتحليل الانحدار للفادة من المعلومات التي وردت فيها .

أ- في عام (1961) قدم ( Shirley Young & W.S.Connor )<sup>[9]</sup> بحثا " تضمن استعمال التجارب العملية الجزئية المختلطة في حالة مستويين وثلاث مستويات لكل عامل من العوامل . وذلك بتكوين تصاميم معينة باستعمال التجزئة للتجارب العملية الكاملة<sup>2</sup> ، <sup>3</sup> .

ب- في عام (1975) درس كل من (Myers & Lahoda)<sup>[8]</sup> كيفية تطوير معلمة سطح الاستجابة لاختيار التصميم الملائم لحالة تقدير مجموعة الدوال المعلمية بدلا من تقدير الاستجابات الفردية بالاعتماد على الميل والانحراف والتباين للدوال المعلمية ، وذلك بعد تحديد قيم المتغيرات في المجال (+1،-1) . لقد طور الباحثان معادلة الانحدار من الدرجة الأولى والثانية و أوجدا الشروط الضرورية لها عندما يكون متوسط الخطأ أقل ما يمكن .

ت- في عام (1979) قامت علي ، سعاد<sup>[6]</sup> بدراسة المجاميع الاستهلاكية التي شملها بحث ميزانية الاسرة لعام (1976) وهي المواد الغذائية في كل من الحضر والريف ، وحاولت إيجاد العلاقة بين سلعة معينة ومجموع الإنفاق بدلا من الدخل . وقد توصلت إلى أن طريقة المربعات الصغرى العامة (GLS) أفضل طريقة لتقدير معاملات الانموذج في حالة انعدام التجانس في تباين الأخطاء .

ث- في عام (1993) قدم الخالدي<sup>[3]</sup> اطروحة بعنوان " سطوح الاستجابة وبناء النماذج " ولقد تضمنت هذه الاطروحة دراسة قوة تحمل الخرسانات للجهد المسلط عليها من مؤثر خارجي وكذلك كيفية بناء النموذج الإحصائي الذي يلائم هذه الحالة كدالة لعناصر الخليط (الإسمنت ، الرمل، الحصى ، الماء ) في منطقة القوه الانضغاطية .

ج- في عام (2001) قدم البيرماني<sup>[2]</sup> رسالة بعنوان " دراسة تحليلية للتجارب العملية الجزئية " استعمل فيها جزء من المعالجات للحصول على معلومات عن التأثيرات الرئيسية وعن بعض التأثيرات للتفاعلات باستعمال قطاع واحد فقط . ومن ثم وضح كيفية تكوين التكرار الجزئي للتجربة العملية<sup>2</sup> . وكذلك وضح كيفية إجراء التجزئة المتبعة في التجارب العملية<sup>2</sup> ، <sup>3</sup> واعتمدت هذه الرسالة على ثلاث طرائق في التحليل .

ح- في عام (2002) قدم الطائي<sup>[5]</sup> رسالة بعنوان " تطبيق سطوح الاستجابة في دراسة متانة الخرسانة " وضح فيها العلاقة بين سطوح الاستجابة والتجربة العملية وفق تصميم عشوائي كامل . وكذلك بين كيفية استعمال طريقتين لتقدير المعلمات إحداهما طريقة المربعات الصغرى لتقدير المعلمات للنموذج الخطي والأخرى طريقة Marauardt لتقدير المعلمات للنموذج غير الخطي ( اللوجستك و الآسي ) . وتهدف هذه الرسالة إلى تطبيق سطح الاستجابة في حقل الهندسة الكيميائية والمدنية من اجل الحصول على اكثر توليفة بين مكونات القالب المتمثلة بالرمل والحصى مع تثبيت الماء والإسمنت لتحقيق اكبر قوة تحمل .

خ- في عام (2002) قدمت الدوري<sup>[4]</sup> رسالة بعنوان " تحليل التجارب ذات الاستجابات المتعددة مع التطبيق " إذ تم التطرق إلى دراسة تصميم سطح الاستجابة من الدرجة الأولى والثانية واعتماد التحليل الإحصائي لتصميم سطح الاستجابة من الدرجة الثانية في الجانب التطبيقي عن طريق تجربتين في حالة وجود وعدم وجود تكرار ، وأيضا تم احتساب معالم أنموذج سطح الاستجابة من الدرجة الثانية لتحديد الأنموذج الملائم للبيانات وحساب مكونات جدول تحليل التباين لسطح الاستجابة .

د- في عام (2004) قدم الكاتب<sup>[7]</sup> رسالة بعنوان " تحليل الاتجاهات في التجارب العملية " تضمنت تحليل الاتجاهات لحاصل الذرة الصفراء (كيلو غرام / هكتار) لتجربة عملية ذات عاملين باستعمال تصميم القطع المنشقة ، وضع العامل A (الكثافة النباتية) بثلاث مستويات في القطع الرئيسية والتي طبق فيها تصميم القطاعات العشوائية الكاملة ، ووضع العامل B (التسميد) بثلاث

مستويات أيضاً في القطع الثانوية ، وأعطى جدول تحليل التباين معنوية العامل A والعامل B وكذلك التداخل بين العاملين A و B ، وحددت درجة معادلة الانحدار عن طريق تحليل الاتجاهات .

# الفصل الثاني

---

الجانب النظري

العلاقة بين تحليل التباين في التجارب العاملية الكاملة وتحليل  
الانحدار

## الفصل الثاني الجانب النظري

### 2 - 1 تعريفات ومفاهيم اساسية : Definition and concepts

يُعد تصميم وتحليل التجارب من الموضوعات المهمة في علم الإحصاء . والتجريب وسيلة الطريقة العلمية إذ تستعمل التجربة لاختبار الفرضيات واستكشاف العلاقات بين المتغيرات .

ومن الملاحظ أن الكثير من التجارب المنفذة لدراسة تأثير عامل واحد أو عدة عوامل تنتهي في التحليل الإحصائي إلى حد إجراء المقارنات بين المتوسطات للمستويات المختلفة للعامل المدروس ، إذ أشار العديد من المهتمين بموضوع تصميم وتحليل التجارب ضمن مؤلفاتهم إلى موضوع تصميم التجارب العاملة ذلك أن التجربة العاملة هي تجربة تكون فيها المعالجات عبارة عن مجموعة من التوافق بين عدة مستويات (Levels) لعدة عوامل (Factors) [1] .

يعرف العامل بأنه نوع من المعالجة التي تحتوي على تقسيمات متعددة تسمى بالمستويات . ولدراسة تأثير كل هذه العوامل قد يقوم الباحث بتجربة كل عامل على حدة إذ يجري تجربة بمستويات عامل واحد مع تثبيت باقي العوامل وينفذ تجربة أخرى بعامل آخر ... الخ . وتسمى مثل هذه التجارب بالتجارب ذات العامل الواحد (One factor experiment) ، وقد تكون التفاعلات بين العوامل ذات أهمية كبيرة في التجربة بحيث لا يمكن تجاهلها . ومن هنا فمن الأفضل تضمين كل العوامل في تجربة واحدة . وبهذا تتضح الاهداف الرئيسية للتجارب العاملة ؛ وهي تحديد أهم العوامل وأفضل مستوياتها ، واكتشاف ما إذا كان هناك تفاعلات بينها ذات تأثير معنوي [1] .

ومن مزايا التجارب العاملة إذا أريد معرفة تأثير عاملين أو أكثر في إحدى الظواهر أو في صفة محددة مدروسة فيمكن للمجرب أو الباحث أن يجري أو ينفذ تجربة بسيطة ( Simple ) لكل عامل ، وواضح أن هذا الإجراء يكلف جهداً ووقتاً ومالاً ومواد تجريبية ، ولا بد من أن تكون العوامل

مستقلة . إن هذه الحالة يمكن التغلب عليها بإجراء تجربة عاملية كاملة واحدة لجميع العوامل مرة واحدة ، إذ يمكن التخلص من صعوبات ومشاكل تكرار التجربة البسيطة لكل عامل على انفراد ، وتقليل الكلفة والجهد والوقت والمواد التجريبية .

وبشكل عام غالباً ما يرمز للعوامل بالأحرف الكبيرة مثل A ، B ، C ، ويرمز للمستويات بالأحرف الصغيرة مع دليل لرتبة ذلك المستوى مثل  $a_i$  ،  $b_j$  ،  $c_k$  . أما عدد مستويات العامل فيرمز له بالأحرف الصغيرة  $n$  ،  $m$  ،  $k$  . فمثلاً  $a_1 b_2$  هي المعالجة المتكونة من المستوى الأول للعامل A والمستوى الثاني للعامل B . في التجربة العاملية التي تحتوي على عاملين A ، B يمثل التفاعل الواحد مثل  $a_1 b_2$  معالجة [1] .

تعرف التجارب العاملية بعدد العوامل الداخلة فيها وعدد مستويات كل عامل ، فالتجربة العاملية التي تحتوي على ثلاثة عوامل A ، B ، C بالمستويات  $a = 3$  و  $b = 3$  و  $c = 4$  هي تجربة عاملية يرمز لها  $4 * 3 * 3$  أو  $4 \times 3^2$  [1] .

أما في موضوع تحليل الانحدار الخطي ، فإن الباحث يعتمد على مجموعة من الإجراءات لغرض وصف العلاقة بين المتغير التوضيحي والمتغير التابع (متغير الاستجابة) ، من أجل تحديد درجة هذه العلاقة . أي هل يتبع علاقة معادلة من الدرجة الأولى (Linear) أو معادلة من الدرجة الثانية (Quadratic) أو معادلة من الدرجة الثالثة (Cubic) . الخ ، وغالباً ما يتم الاكتفاء بالدرجة الثالثة كحد أعلى وذلك لصعوبة تفسير الحدود العليا أو قد تكون العلاقة أسية أو لوغاريتمية .

ومن النماذج الخطية نموذج الانحدار الخطي البسيط Simple Linear Regression الذي يكون فيه متغير الاستجابة Y متصل خطياً بمتغير مستقل X بالعلاقة :

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + e_i \quad , \quad i = 1, 2, \dots, n$$

وأيضاً نموذج الانحدار الخطي المتعدد Multiple Linear Regression الذي يعتمد فيه متغير الاستجابة Y خطياً على عدة متغيرات مستقلة  $X_1, X_2, \dots, X_k$  كما في العلاقة :

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{i1} + \beta_2 X_{i2} + \dots + \beta_k X_{ik} + e_i \quad , \quad i = 1, 2, \dots, n$$

## 2 - 2 تحليل التباين (ANOVA) :

يقصد بتحليل التباين ، تجزئة مجموع مربعات انحرافات القيم التقديرية عن القيم الحقيقية الى مصادرها المعروفة ، وما يتبقى منها يسمى البواقي Residuals . وبناءً على ذلك يتم تحديد اي من مصادر التباين كان ذا اثرا معنوياً من الناحية الاحصائية ، ويجب توفر الافتراضات التالية :

- 1- المشاهدات  $Y_{ij}$  لها توزيع طبيعي
- 2- التباينات متساوية (قياس التباين)
- 3- التأثيرات تجميعية

## 2 - 3 الانحدار Regression:

تحليل الانحدار هو طريقة إحصائية يتم فيها التنبؤ بمتوسط متغير عشوائي أو عدة متغيرات عشوائية اعتماداً على قيم وقياسات لمتغيرات عشوائية أخرى، له عدة أنواع مثل : الانحدار الخطي ، والانحدار اللوجستي ، وانحدار بواسون ، الخ .

إذ يتضمن تحليل الانحدار اختيار المنحنى الأكثر ملاءمة للعلاقة بين المتغير التابع ومجموعة من المتغيرات التوضيحية المتغيرات التفسيرية المستقلة او المتنبئات .

والشكل الأبسط لنموذج الانحدار يحوي المتغير التابع (غير مستقل) فضلاً عن متغير مستقل (يدعى العامل ، أو المتغير الخارجي) . إذ يمثل الانحدار العلاقة السببية بين المتغيرين بمعنى ان يكون التغير في المتغير التفسيري مسبباً رئيساً للتغير في المتغير التابع .

تحدد درجة معادلة الانحدار الخطية بعدد القيم في العينة . ولا يمكن بناء معادلة الانحدار الخطية عندما يكون عدد القيم في العينة اقل او يساوي عدد المتغيرات ( عدد مستويات العامل في

التجربة العاملية) ، اذ يمكن تقدير معادلة انحدار من الدرجة k كحد اعلى (k تساوي عدد القيم 1- (او عدد مستويات العامل -1)) ، فالعامل الذي يمتلك أربع معاملات كمية يسمح لنا بتقدير أنموذج من الدرجة الثالثة ، وفي حالة التداخل فان أكبر درجة للمعادلة هي : (عدد مستويات العامل الأول - 1) × (عدد مستويات العامل الثاني -1) وهكذا ، ففي حالة عامل منفرد يمكن تقدير أنموذج المجتمع الذي يمثل العلاقة بين المتغير التابع والمتغير التوضيحي كما في المعادلة (1) [7] :

$$Y_i = \beta_0 + \sum_{j=1}^{m-1} \beta_j X_i^j + e_i, \quad i = 1, 2, \dots, n \quad (1)$$

اذ :

$Y_i$  : تمثل متغير الاستجابة

$X_i^j$  : تمثل المتغير التوضيحي (المقارنة او درجة المعادلة)

$\beta_0$  : يمثل الحد الرقمي في النموذج ويسمى Intercept وهو عبارة عن القيمة المتوقعة لـ Y

عندما تكون قيم  $X_i^j$  تساوي صفرأ وهو موقع تقاطع خط الانحدار مع المحور الصادي Y .

$\beta_j$  : معامل الانحدار الجزئي Partial Regression Coefficient لـ Y على  $X_i$  وكل

منها يبين قوة واتجاه العلاقة بين المتغير التوضيحي الخاص بها ومتغير الاستجابة عندما تكون المتغيرات التوضيحية الأخرى ثابتة [7] .

m : تمثل عدد مستويات العامل (عدد المتغيرات التفسيرية)

n : تمثل عدد مشاهدات التجربة ( حجم العينة )

فمثلاً في حالة كان لدينا عامل منفرد وله خمس مستويات فان المعادلة تمتلك أربع مركبات هي الخطية ، والتربيعية ، والتكعيبية ، وذات الدرجة الرابعة ويكون التعبير عن العلاقة بين المتغير المستقل والمتغير التابع بمعادلة من الدرجة الرابعة كما في (2) [7] :

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_i + \beta_2 X_i^2 + \beta_3 X_i^3 + \beta_4 X_i^4 + e_i \quad (2)$$

يتم تقدير معاملات الانحدار للمعادلة (1) بإحدى الطرائق الإحصائية ، والطريقة التي تعطي صفات مرغوب فيها هي طريقة المربعات الصغرى (OLS) Ordinary Least Squares .

وبشكل عام فان تقدير معاملات الانحدار بطريقة المربعات الصغرى هو ،

$$\underline{\hat{\beta}} = (X^t X)^{-1} X^t \underline{Y} \quad (3)$$

وان مجموع المربعات العائدة لمعادلة الانحدار التقديرية هو ،

$$SS_{Reg} = \underline{\hat{\beta}}^t X^t \underline{Y} = \underline{Y}^t X (X^t X)^{-1} X^t \underline{Y} \quad (4)$$

إذ ؛

$$X = \begin{bmatrix} 1 & X_1 & X_1^2 & \dots & X_1^{n-1} \\ 1 & X_2 & X_2^2 & \dots & X_2^{n-1} \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ 1 & X_n & X_n^2 & \dots & X_n^{n-1} \end{bmatrix} \quad (5)$$

## 2 - 4 المقارنات المتعامدة Orthogonal contrasts :

يقال للدالتين  $Z_1$  ،  $Z_2$  ،

$$Z_1 = a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n \quad (6)$$

$$Z_2 = b_1 X_1 + b_2 X_2 + \dots + b_n X_n \quad (7)$$

بأنهما دالتين متعامدتين طبيعيا ، اذا فقط اذا كان

$$a. \sum_{i=1}^n a_i = \sum_{i=1}^n b_i = 0$$

$$b. \sum_{i=1}^n a_i b_i = 0$$

$$c. \sum_{i=1}^n a_i^2 = 1, \sum_{i=1}^n b_i^2 = 1$$

اذ يمثل الشرط a شرط المقارنة ، والشرط b شرط التعامد ، والشرط c شرط الطبيعية (طول المتجه يساوي 1) .

يتم حساب قيم المتجهات المتعامدة طبيعيا Orthonormal vector - والتي تستعمل في تكوين المركبات المتعامدة طبيعيا - بالاعتماد على الصيغة (8) التي وضعها الخالدي 1993<sup>[3]</sup>.

$$Q_j(\underline{X}) = a_j [(\underline{X}^j - \bar{X}^j) - \sum_i \frac{\underline{X}^j Q_i(\underline{X})}{Q_i^t(\underline{X}) Q_i(\underline{X})} Q_i(\underline{X})] \quad (8)$$

$$i = 1, 3, 5, \dots, j-2, \quad n \text{ odd}$$

$$i = 2, 4, 6, \dots, j-2, \quad n \text{ even}$$

$$j = 1, 2, 3, \dots, n-1,$$

تستعمل المقارنات المتعامدة لتجزئة مجموع المربعات العائدة لعامل معين الى مركبات التأثير التي يتكون منها هذا المجموع في جدول تحليل التباين . وكذلك تجزئة مجموع المربعات العائد لتأثير تفاعل عاملين الى المركبات التي يتكون منها تأثير التفاعل . فاذا كانت

$$\underline{Z} = Q\underline{Y} \quad (9)$$

إذ أن Q مصفوفة متعامدة طبيعياً ( $Q^t Q = I$ ) ، فإن

$$\text{Var}(\underline{Z}) = \text{Var}(\underline{Y}) \quad (10)$$

$$\text{Var}(\underline{Z}) = E[(Q\underline{Y})^t Q\underline{Y}] = E[Y^t Q^t Q Y] = E[Y^t Y] \quad (11)$$

## 2 - 5 تحليل تباين الانحدار في التجارب العاملية الكاملة

### : regression ANOVA in Complete Factorial Experiments

تتميز التجارب العاملية الكاملة باستعمال المقارنات المتعامدة لتحليل التباين ، من اجل تحديد اي من المستويات كان ذا اثرا معنويا ، وهو ما يعطي انطبعا اوليا لشكل الاستجابة .

ومن اجل تسهيل العمليات الحسابية يمكن استبدال  $X_i^j$  في المعادلة (1) بما يقابلها من المقارنات المتعامدة  $X_{ij}$  أي ان  $X_{ij} = X_i^j$  ، اذ تمثل  $X_{ij}$  المقارنة من الدرجة  $i$  وهو ما يضمن ان تكون معادلة الانحدار من الدرجة  $k$  ، وبذلك يكون شكل معادلة الانحدار كما في (12) .

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 X_{1i} + \beta_2 X_{2i} + \dots + \beta_{m-1} X_{m-1i} + e_i \quad (12)$$

إذ ؛

$$\underline{X}_k^t \underline{X}_l = \sum_{i=1}^n X_{ki} X_{li} = 0$$

وباستعمال طريقة المربعات الصغرى ، فان تقدير  $\hat{\beta}$  في المعادلة (12) سيكون كما في المعادلتين (13) و (14)

$$\hat{\beta}_0 = \bar{Y} \quad (13)$$

$$\hat{\beta}_j = \sum_{i=1}^n Y_i X_{ji} = S_{YX_j} \quad , j = 1, 2, \dots, m-1 \quad (14)$$

فان كررت التجربة  $r$  من المرات فإن :

$$\hat{\beta}_j = \frac{\sum_{k=1}^r \sum_{i=1}^n Y_{ki} X_{jki}}{r} = \frac{S_{YX_j}}{r} \quad , j = 1, 2, \dots, m-1 \quad (15)$$

غالبا ما يتم استعمال القاسم في تحليل التباين في التجارب العاملية الكاملة ، وتكون المعادلة (14) كما في (16) والمعادلة (15) كما في المعادلة (17) والسبب في ذلك هو التخلص من الكسور وما يتبعها من تضخم الأخطاء التدويرية المرتبطة بالعمليات الحسابية .

$$\hat{\beta}_j = \frac{\sum_{i=1}^n Y_i X_{ji}}{\sum_{i=1}^n X_{ji}^2} \quad , j = 1, 2, \dots, m-1 \quad (16)$$

$$\hat{\beta}_j = \frac{\sum_{k=1}^r \sum_{i=1}^n Y_{ki} X_{jki}}{r \cdot \sum_{i=1}^n X_{ji}^2} \quad , j = 1, 2, \dots, m-1 \quad (17)$$

اذ يمثل  $\sum_{i=1}^n X_{ji}^2$  القاسم عندما تؤخذ قيم المقارنة بغض النظر عن تحقق الشرط c (طول المتجه يساوي 1 اي شرط الطبيعية ) في حين يشترط ان تكون  $\bar{X}_j$  تمثل مقارنة طبيعية كشرط لتجزئة مجموع المربعات الى مركباتها الاساسية .

مع ملاحظة ان المعادلتين (16) و (17) اكثر استعمالاً في تحليل تباين التجارب العاملية الكاملة ، بغية التخلص من التقريب وتسهيل العمليات الحسابية .

وبشكل عام تكون معادلة الانحدار التقديرية كما في المعادلة (18)

$$\hat{Y}_i = \bar{Y} + \sum_{j=1}^{n-1} \hat{\beta}_j X_{ji} \quad (18)$$

وبتعويض قيم  $\hat{\beta}$  (من المعادلتين (13) و(15) في المعادلة (18) نحصل على المعادلة (19)

$$\hat{Y}_i = \bar{Y} + \left(\frac{S_{YX_1}}{r}\right) X_{1i} + \left(\frac{S_{YX_2}}{r}\right) X_{2i} + \dots + \left(\frac{S_{YX_{m-1}}}{r}\right) X_{m-1i} \quad (19)$$

ويكون مجموع المربعات العائد لمعادلة الانحدار التقديرية كما في المعادلة (20)

$$SS_{Reg} = \hat{\beta}^t X^t Y = Y^t X (X^t X)^{-1} X^t Y = Y^t X X^t Y \quad (20)$$

$$SS_{Reg} = \frac{1}{r} [S_{YX_1} \quad S_{YX_2} \quad \dots \quad S_{YX_{k-1}}] [S_{YX_1} \quad S_{YX_2} \quad \dots \quad S_{YX_{k-1}}]^T \quad (21)$$

والتي يمكن حسابها بالطريقة الاعتيادية ، اي حساب مجموع المربعات العائدة لخط الانحدار (المعادلة (18) او المعادلة (19)) كما في المعادلة (22)

$$SS_{Reg} = \sum_{k=1}^r \sum_{i=1}^n (\hat{Y}_{ik} - \bar{Y})^2 = \sum_{k=1}^r \sum_{i=1}^n \left[ \sum_{j=1}^{n-1} \hat{\beta}_j X_{ji} \right]^2 \quad (22)$$

ومن المعادلة (22) نحصل على المعادلة (23) او (24) ، كما يأتي

$$SS_{Reg} = \sum_{k=1}^r \sum_{i=1}^n \left[ \sum_{j=1}^{n-1} (\hat{\beta}_j X_{ji})^2 \right] + \sum_{k=1}^r \sum_{i=1}^n \left[ \sum_{l < j=1}^{n-1} (\hat{\beta}_j \hat{\beta}_l X_{li} X_{ji}) \right]$$

$$SS_{Reg} = \sum_{k=1}^r \sum_{j=1}^{n-1} \hat{\beta}_j^2 \left[ \sum_{i=1}^n X_{ji}^2 \right] + \sum_{k=1}^r \sum_{l < j=1}^{n-1} \hat{\beta}_j \hat{\beta}_l \left[ \sum_{i=1}^n X_{li} X_{ji} \right]$$

$$SS_{Reg} = \sum_{k=1}^r \sum_{j=1}^{n-1} \hat{\beta}_j^2 = r \sum_{j=1}^{n-1} \hat{\beta}_j^2 \quad (23)$$

و إذ أن

$$\hat{\beta}_j = \frac{\sum_{k=1}^r \sum_{i=1}^n Y_{ki} X_{jki}}{r} = \frac{S_{YX_j}}{r}, \quad j = 1, 2, \dots, n-1$$

$$SS_{Reg} = \frac{1}{r} \sum_{j=1}^{n-1} S_{YX_j}^2 = \frac{1}{r} \sum_{j=1}^{n-1} SS_{YX_j} \quad (24)$$

وفي الحالة التي يكون فيها عاملان في التجربة العاملية الكاملة ، مثل  $X_1$  وله  $n$  من المستويات و  $X_2$  وله  $m$  من المستويات فان عدد المعالجات الكلية في التجربة هو  $n \times m$  ومنها يمكن الحصول على  $n \times m - 1$  من المركبات (في تحليل الانحدار تمثل الحدود) ، تشكل  $n - 1$  من هذه المركبات مركبات العامل  $X_1$  ، فيما تشكل  $m - 1$  من هذه المركبات مركبات العامل  $X_2$  ، وتشكل بقية المركبات وعددها  $1 = n \times m - n - m + 1 = (n - 1) \times (m - 1)$  المركبات العائدة لتفاعل العاملين  $X_1$  و  $X_2$  .

من اجل عدم التداخل بين رموز المركبات العائدة لكل من المتغيرين  $X_1$  و  $X_2$  ، سيتم استبدال المركبات المتعامدة لكل من العاملين  $X_1$  و  $X_2$  بالرمز  $\psi$  والرمز  $\phi$  على الترتيب .

وبذلك فان معادلة الانحدار التي تمثل العلاقة بين المتغير المعتمد  $Y$  والمتغيرين التوضيحيين  $\psi$  و  $\phi$  يمكن كتابتها كما في المعادلة (25)

$$Y_{ijk} = \mu + \beta_1 \psi_{1i} + \dots + \beta_{n-1} \psi_{n-1i} + \lambda_1 \phi_{ij} + \dots + \lambda_{m-1} \phi_{m-1j} + \alpha_{11} \rho_{11ij} + \dots + \alpha_{(n-1)(m-1)} \rho_{(n-1)(m-1)ij} + e_{ijk} \quad (25)$$

$$i = 1, 2, \dots, n \quad , \quad j = 1, 2, \dots, m \quad , \quad k = 1, 2, \dots, r$$

إذ تمثل

$\rho_{ij}$  القيمة  $ij$  الناتجة عن حاصل ضرب القيمة  $i$  من المركبة  $\psi$  بالقيمة  $j$  من المركبة  $\phi$  .

$\psi_i$  المركبة  $i$  للعامل  $X_1$

$\phi_j$  المركبة  $j$  للعامل  $X_2$

$\beta_i$  معلمة المركبة  $i$  العائدة للعامل  $X_1$

$\lambda_j$  معلمة المركبة  $j$  العائدة للعامل  $X_2$

$\alpha_{ij}$  معلمة تفاعل المركبتين  $i, j$  العائدة لتأثير تفاعل العاملين  $X_1, X_2$

وباستعمال طريقة المربعات الصغرى ، يمكن البرهنة على أن

$$\hat{\mu} = \frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^r Y_{ijk}}{n.m.r} = \bar{Y} \quad (26)$$

$$\hat{\beta}_l = \frac{\sum_{i=1}^n \psi_{li} [\sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^r Y_{ijk}]}{m.r} = \frac{S_Y \psi_l}{m.r} \quad , l = i, 2, \dots, n-1 \quad (27)$$

$$\hat{\lambda}_t = \frac{\sum_{j=1}^m \phi_{tj} [\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^r Y_{ijk}]}{n.r} = \frac{S_Y \phi_t}{n.r} \quad , t = 1, 2, \dots, m-1 \quad (28)$$

$$\hat{\alpha}_{lt} = \frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \rho_{lt \cdot ij} [\sum_{k=1}^r Y_{ijk}]}{r} = \frac{S_Y \rho_{lt}}{r} \quad , \quad (29)$$

بناءً على ذلك فان معادلة الانحدار التقديرية ستكون كما في المعادلة (30)

$$\hat{Y}_{ijk} = \bar{Y} + \sum_{l=1}^{n-1} \hat{\beta}_l \psi_{li} + \sum_{t=1}^{m-1} \hat{\lambda}_t \phi_{tj} + \sum_{l=1}^{n-1} \sum_{t=1}^{m-1} \hat{\alpha}_{lt} \rho_{ij} \quad (30)$$

وإذ أن

$$SS_{Reg} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^r (\hat{Y}_{ijk} - \bar{Y})^2 \quad (31)$$

وبتعويض قيم المعادلات (26) الى (29) في المعادلة (31) وتبسيط العمليات الحسابية نحصل على المعادلة (32)

$$SS_{Reg} = r.m. \sum_{l=1}^{n-1} \hat{\beta}_i^2 + r.n. \sum_{t=1}^{m-1} \hat{\lambda}_j^2 + r. \sum_{l=1}^{n-1} \sum_{t=1}^{m-1} \hat{\alpha}_{ij}^2 \quad (32)$$

وبتعويض المعادلات (27) و (28) و (29) في المعادلة (32) نحصل على المعادلة (33)

$$SS_{Reg} = \sum_{l=1}^{n-1} \frac{[S_{Y\psi_l}]^2}{r.m} + \sum_{t=1}^{m-1} \frac{[S_{Y\phi_t}]^2}{r.n} + \sum_{l=1}^{n-1} \sum_{t=1}^{m-1} \frac{[S_{Y\rho_{lt}}]^2}{r} \quad (33)$$

اي ان

$$SS_{Reg.} = \sum_{l=1}^{n-1} SS_{Y\psi_l} + \sum_{t=1}^{m-1} SS_{Y\phi_t} + \sum_{l=1}^{n-1} \sum_{t=1}^{m-1} SS_{Y\psi_l\phi_t} \quad (34)$$

اذ ان

$$SS_{Reg \text{ due to } X_1} = \sum_{l=1}^{n-1} SS_{Y\psi_l}$$

$$SS_{Reg \text{ due to } X_2} = \sum_{t=1}^{m-1} SS_{Y\phi_t}$$

$$SS_{Reg \text{ due to } X_1 \cdot X_2} = \sum_{l=1}^{n-1} \sum_{t=1}^{m-1} SS_{Y\psi_l\phi_t}$$

## 2 - 6 التجارب العاملية الكاملة Complete Factorial Experiments :

هي تلك التجارب التي يدخل فيها العامل ( المعالجة ) الى التجربة بتراكيزه ( مستوياته ) كافة .  
 فاذا كان لدينا اكثر من عامل واحد ؛ فان عدد المعالجات الكلية التي يجري عليها التجريب يكون  
 مساوياً لحاصل ضرب عدد مستويات العوامل الداخلة في التجربة . إذ تهتم هذه الدراسة بدراسة  
 التجارب العاملية ذات العامل الواحد او التجارب ذات العاملين والتي يكون فيها المدى بين اي تركيز  
 والتركيز الذي يليه متساوياً .

### 2 - 6 - 1 التجربة العاملية ذات العامل الواحد

#### :one - factor Factorial Experiment

تتميز هذه التجارب بوجود عامل واحد (معالجة واحدة) ذا مستويات ( تراكيز ) متعددة ،  
 ترغب الباحثة بدراسة افضل تركيز لهذه المعالجة يعطي قيمة امثلية للاستجابة .

اذا افترضنا ان العامل X له n من التراكيز ، فيمكن تجزئة مجموع المربعات العائد لهذا  
 العامل الى 1 - n من المركبات المتعامدة ، وبذلك يكون مجموع المربعات العائد لهذا العامل (والذي  
 يمثل مجموع المربعات العائد للمعالجات) مساوياً لمجموع المربعات العائد لكل مركبة من هذه  
 المركبات . فاذا رمزنا الى مجموع المربعات العائدة لهذه المركبات بالرموز

$SS_{\psi_1}, SS_{\psi_2}, SS_{\psi_3}, \dots, SS_{\psi_{n-1}}$  ومجموع المربعات العائد للعامل X بالرمز  $SS_X$  فان

$$SS_{Treat} = SS_X = SS_{\psi_1} + SS_{\psi_2} + SS_{\psi_3} + \dots + SS_{\psi_{n-1}} \quad (35)$$

وعند تكرار التجربة r من المرات ، لمستويات العامل كافة X ، يمكن ترتيب بيانات التجربة  
 كما في الجدول 1 .

الجدول 1

ترتيب بيانات تجربة عاملية ( ذات عامل واحد) له  $n$  من المستويات ، مكررة  $r$  من المرات

تراكيز العامل	التكرار	Rep.1	Rep.2	Rep.3	...	Rep. $r$	sum
$X_1$		$Y_{11}$	$Y_{21}$	$Y_{31}$	...	$Y_{r1}$	$Y_{\cdot 1}$
$X_2$		$Y_{12}$	$Y_{22}$	$Y_{32}$	...	$Y_{r2}$	$Y_{\cdot 2}$
$X_3$		$Y_{13}$	$Y_{23}$	$Y_{33}$	...	$Y_{r3}$	$Y_{\cdot 3}$
...		...	...	...	...	...	...
$X_n$		$Y_{1n}$	$Y_{2n}$	$Y_{3n}$	...	$Y_{rn}$	$Y_{\cdot n}$

ومن اجل تجزئة مجموع المربعات العائد للعامل  $X$  الى مركباته الاساسية ، يتم اضافة معاملات المقارنات المتعامدة الى الجدول 1 لنحصل على الجدول 2 .

الجدول 2

تجزئة مجموع المربعات العائد للعامل  $X$  الى مركباته الاساسية، باضافة معاملات المقارنات المتعامدة

	Rep.1	Rep.2	Rep.3	...	Rep. $r$	sum	$\psi_1$	$\psi_2$	$\psi_3$	...	$\psi_{n-1}$
$X_1$	$Y_{11}$	$Y_{21}$	$Y_{31}$	...	$Y_{r1}$	$Y_{\cdot 1}$	$\psi_{11}$	$\psi_{21}$	$\psi_{31}$	...	$\psi_{n-1,1}$
$X_2$	$Y_{12}$	$Y_{22}$	$Y_{32}$	...	$Y_{r2}$	$Y_{\cdot 2}$	$\psi_{12}$	$\psi_{22}$	$\psi_{32}$	...	$\psi_{n-1,2}$
$X_3$	$Y_{13}$	$Y_{23}$	$Y_{33}$	...	$Y_{r3}$	$Y_{\cdot 3}$	$\psi_{13}$	$\psi_{23}$	$\psi_{33}$	...	$\psi_{n-1,3}$
...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...
$X_n$	$Y_{1n}$	$Y_{2n}$	$Y_{3n}$	...	$Y_{rn}$	$Y_{\cdot n}$	$\psi_{1n}$	$\psi_{2n}$	$\psi_{3n}$	...	$\psi_{n-1,n}$

ومن نتيجة ضرب العمود  $sum$  (الذي يمثل مجموع الاستجابة لجميع المكررات لمستويات العامل المختلفة) بالقيم المقابلة لها من قيم العمود  $1, 2, \dots, n-1$  ، نحصل على مجموع التأثير العائد للمركبة  $1, 2, \dots, n-1$  ،  $\psi_l$  . بمعنى ان

$$S_{\psi_l} = \sum_{i=1}^n Y_{.i} \psi_{li} \quad (36)$$

وان مجموع المربعات العائد للمركبة  $l = 1, 2, \dots, n - 1$  و  $\psi_l$  والذي نرسم له بالرمز  $SS_{\psi_l}$  كما في المعادلة (37)

$$SS_{\psi_l} = \frac{(S_{\psi_l})^2}{r} = \frac{(\sum_{i=1}^n Y_{.i} \psi_{li})^2}{r} \quad , l = 1, 2, \dots, n - 1 \quad (37)$$

بمعنى ان

$$SS_{\psi_l} = \frac{(\sum_{i=1}^n [\psi_{li} \sum_{k=1}^r Y_{ki}])^2}{r} \quad , l = 1, 2, \dots, n - 1 \quad (38)$$

وعليه فان

$$SS_{Treat} = SS_X = \sum_{l=1}^{n-1} SS_{\psi_l} = \frac{(\sum_{i=1}^{n-1} Y_{.i} \psi_{li})^2}{r} = \sum_{l=1}^{n-1} [S_{Y\psi_l}]^2 \quad (39)$$

وهو ما يماثل المعادلة (24) ، اي ان مجموع المربعات العائد للانحدار يساوي مجموع المربعات العائد للمعالجات في تصميم التجارب العاملية الكاملة ذات العامل الواحد . اذ ان كل مركبة من مركبات العامل  $X$  لها مجموع مربعات يتمثل بالمعادلة (39) او (36) وفقا لوجود او عدم وجود تكرار للتجربة العاملية الكاملة ، وهو ما يساوي مجموع المربعات العائد للحد المقابل له في معادلة الانحدار التقديرية ، اي ان

$$SS_{\psi_l} = SS_{YX_l} \quad (40)$$

## 2 - 6 - 2 التجربة العاملية ذات العاملين

### :two - factor Factorial Experiment

تتميز هذه التجارب بوجود عاملين (معالجتين) ذات مستويات (تراكيز) متعددة لكل عامل ،  
ترغب الباحثة بدراسة افضل تركيز لهاتين المعالجتين في آن واحد ، يعطي قيمة امثليه للاستجابة .

اذا افترضنا ان العامل A له n من التراكيز ، والعامل B له m من التراكيز فيمكن تجزئة  
مجموع المربعات العائد للعامل A الى n - 1 من المركبات المتعامدة ، وتجزئة مجموع المربعات  
العائد للعامل B الى m - 1 من المركبات المتعامدة ، وتجزئة مجموع المربعات العائد لتفاعل  
العامل A والعامل B الى (n - 1) × (m - 1) من المركبات المتعامدة .

يتكون مجموع المربعات العائد للمعالجات من مجموع المربعات العائد للعامل A والعامل B  
وتفاعل العاملين A و B .

فاذا رمزنا الى مجموع المربعات العائد للعامل A بالرمز  $SS_A$  ومجموع المربعات العائد  
لمركبات العامل A بالرموز  $SS_{a_1}, SS_{a_2}, SS_{a_3}, \dots, SS_{a_{n-1}}$  ومجموع المربعات العائد للعامل  
B بالرمز  $SS_B$  ومجموع المربعات العائد لمركبات العامل B بالرموز  
 $SS_{b_1}, SS_{b_2}, SS_{b_3}, \dots, SS_{b_{m-1}}$  ولتفاعل العاملين A و B بالرمز  $SS_{AB}$  ولتفاعل مركبات  
العاملين A و B بالرموز  $SS_{a_1b_1}, SS_{a_1b_2}, SS_{a_2b_1}, SS_{a_2b_2}, \dots, SS_{a_{n-1}b_{m-1}}$  فان

$$SS_A = SS_{a_1} + SS_{a_2} + SS_{a_3} + \dots + SS_{a_{n-1}} \quad (41)$$

$$SS_B = SS_{b_1} + SS_{b_2} + SS_{b_3} + \dots + SS_{b_{m-1}} \quad (42)$$

$$SS_{AB} = SS_{a_1b_1} + SS_{a_1b_2} + SS_{a_2b_1} + SS_{a_2b_2} + \dots + SS_{a_{n-1}b_{m-1}} \quad (43)$$

$$SS_{Treat} = SS_A + SS_B + SS_{AB} \quad (44)$$

يمكن تمثيل التجربة العاملية ذات العاملين كما في الجدول 3 .

الجدول 3

تجربة عاملية ذات عاملين مكررة r من المرات

Rep. 1							Rep. r					
	Z <sub>1</sub>	Z <sub>2</sub>	Z <sub>3</sub>	...	Z <sub>m</sub>	...	Z <sub>1</sub>	Z <sub>2</sub>	Z <sub>3</sub>	...	Z <sub>m</sub>	
X <sub>1</sub>	Y <sub>111</sub>	Y <sub>211</sub>	Y <sub>311</sub>	...	Y <sub>m11</sub>	...	Y <sub>11r</sub>	Y <sub>21r</sub>	Y <sub>31r</sub>	...	Y <sub>m1r</sub>	
X <sub>2</sub>	Y <sub>121</sub>	Y <sub>221</sub>	Y <sub>321</sub>	...	Y <sub>m21</sub>	...	Y <sub>12r</sub>	Y <sub>22r</sub>	Y <sub>32r</sub>	...	Y <sub>m2r</sub>	
X <sub>3</sub>	Y <sub>131</sub>	Y <sub>231</sub>	Y <sub>331</sub>	...	Y <sub>m31</sub>	...	Y <sub>13r</sub>	Y <sub>23r</sub>	Y <sub>33r</sub>	...	Y <sub>m3r</sub>	
...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	
X <sub>n</sub>	Y <sub>1n1</sub>	Y <sub>2n1</sub>	Y <sub>3n1</sub>	...	Y <sub>mn1</sub>	...	Y <sub>1nr</sub>	Y <sub>2nr</sub>	Y <sub>3nr</sub>	...	Y <sub>mnr</sub>	

وبجمع هذه المكررات ، نحصل على الجدول 4

الجدول 4

نتائج جمع مكررات تجربة عاملية كاملة

	Z <sub>1</sub>	Z <sub>2</sub>	Z <sub>3</sub>	...	Z <sub>m</sub>
X <sub>1</sub>	Y <sub>11.</sub>	Y <sub>21.</sub>	Y <sub>31.</sub>	...	Y <sub>m1.</sub>
X <sub>2</sub>	Y <sub>12.</sub>	Y <sub>22.</sub>	Y <sub>32.</sub>	...	Y <sub>m2.</sub>
X <sub>3</sub>	Y <sub>13.</sub>	Y <sub>23.</sub>	Y <sub>33.</sub>	...	Y <sub>m3.</sub>
...	...	...	...	...	...
X <sub>n</sub>	Y <sub>1n.</sub>	Y <sub>2n.</sub>	Y <sub>3n.</sub>	...	Y <sub>mn.</sub>

يمكن تبسيط العمليات الحسابية عن طريق إدراج المقارنات المتعامدة للعاملين مع الجدول وتبيان شكل الجدول الذي يسمح بحساب مجموع المربعات العائد لكل مركبة لعامل معين او تفاعل مركبتين كل واحدة من عامل ، كما في الجدول 5

الجدول 5

الجدول الموسع الذي يتضمن المركبات المتعامدة للعاملين ومجموع التأثير العائد لكل مركبة

	Z <sub>1</sub>	Z <sub>2</sub>	Z <sub>3</sub>	...	Z <sub>m</sub>	sum X	ψ <sub>1</sub>	ψ <sub>2</sub>	ψ <sub>3</sub>	...	ψ <sub>n-1</sub>
X <sub>1</sub>	Y <sub>11.</sub>	Y <sub>21.</sub>	Y <sub>31.</sub>	...	Y <sub>m1.</sub>	Y <sub>.1.</sub>	ψ <sub>11</sub>	ψ <sub>21</sub>	ψ <sub>31</sub>	...	ψ <sub>n-1.1</sub>
X <sub>2</sub>	Y <sub>12.</sub>	Y <sub>22.</sub>	Y <sub>32.</sub>	...	Y <sub>m2.</sub>	Y <sub>.2.</sub>	ψ <sub>12</sub>	ψ <sub>22</sub>	ψ <sub>32</sub>	...	ψ <sub>n-1.2</sub>
X <sub>3</sub>	Y <sub>13.</sub>	Y <sub>23.</sub>	Y <sub>33.</sub>	...	Y <sub>m3.</sub>	Y <sub>.3.</sub>	ψ <sub>13</sub>	ψ <sub>23</sub>	ψ <sub>33</sub>	...	ψ <sub>n-1.3</sub>
...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...
X <sub>n</sub>	Y <sub>1n.</sub>	Y <sub>2n.</sub>	Y <sub>3n.</sub>	...	Y <sub>mn.</sub>	Y <sub>.n.</sub>	ψ <sub>1n</sub>	ψ <sub>2n</sub>	ψ <sub>3n</sub>	...	ψ <sub>n-1.n</sub>
sum Z	Y <sub>1..</sub>	Y <sub>2..</sub>	Y <sub>3..</sub>	...	Y <sub>m..</sub>	Y <sub>...</sub>	S <sub>Yψ1</sub>	S <sub>Yψ2</sub>	S <sub>Yψ3</sub>	...	S <sub>Yψn-1</sub>
φ <sub>1</sub>	φ <sub>11</sub>	φ <sub>12</sub>	φ <sub>13</sub>	...	φ <sub>1m</sub>	S <sub>Yφ1</sub>	S <sub>Yφ1ψ1</sub>	S <sub>Yφ1ψ2</sub>	S <sub>Yφ1ψ3</sub>	...	S <sub>Yφ1ψn-1</sub>
φ <sub>2</sub>	φ <sub>21</sub>	φ <sub>22</sub>	φ <sub>23</sub>	...	φ <sub>2m</sub>	S <sub>Yφ2</sub>	S <sub>Yφ2ψ1</sub>	S <sub>Yφ2ψ2</sub>	S <sub>Yφ2ψ3</sub>	...	S <sub>Yφ2ψn-1</sub>
φ <sub>3</sub>	φ <sub>31</sub>	φ <sub>32</sub>	φ <sub>33</sub>	...	φ <sub>3m</sub>	S <sub>Yφ3</sub>	S <sub>Yφ3ψ1</sub>	S <sub>Yφ3ψ2</sub>	S <sub>Yφ3ψ3</sub>	...	S <sub>Yφ3ψn-1</sub>
...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...	...
φ <sub>m-1</sub>	φ <sub>m-1.1</sub>	φ <sub>m-1.2</sub>	φ <sub>m-1.3</sub>	...	φ <sub>m-1.n</sub>	S <sub>Yφm-1</sub>	S <sub>Yφm-1ψ1</sub>	S <sub>Yφm-1ψ2</sub>	S <sub>Yφm-1ψ3</sub>	...	S <sub>Yφm-1ψn</sub>

إذ

$$S_{Y\psi_l} = \sum_{i=1}^n Y_{.i.} \psi_{li} \quad (45)$$

$$S_{Y\phi_t} = \sum_{j=1}^n Y_{j..} \phi_{tj} \quad (46)$$

$$S_{Y\psi_l\phi_t} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \psi_{li} Y_{ij} \cdot \phi_{jt} \quad (47)$$

ومن المعادلات (44) الى (46) فان

$$SS_{Y\psi_l} = \frac{[S_{Y\psi_l}]^2}{m \cdot r} = \frac{[\sum_{i=1}^n Y_{i.} \psi_{li}]^2}{m \cdot r} \quad (48)$$

$$SS_{Y\phi_t} = \frac{[S_{Y\phi_t}]^2}{n \cdot r} = \frac{[\sum_{j=1}^m Y_{j.} \psi_{jt}]^2}{n \cdot r} \quad (49)$$

$$SS_{Y\psi_l\phi_t} = \frac{[S_{Y\psi_l\phi_t}]^2}{r} = \frac{[\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \psi_{li} Y_{ij} \cdot \phi_{jt}]^2}{r} \quad (50)$$

وبتعويض المعادلات (48) الى (50) في المعادلات (41) الى (43) على التوالي فان

$$SS_A = \sum_{l=1}^{n-1} SS_{Y\psi_l} \quad (51)$$

$$SS_B = \sum_{t=1}^{m-1} SS_{Y\phi_t} \quad (52)$$

$$SS_{AB} = \sum_{l=1}^{n-1} \sum_{t=1}^{m-1} SS_{Y\psi_l\phi_t} \quad (53)$$

$$SS_{Treat} = \sum_{l=1}^{n-1} SS_{Y\psi_l} + \sum_{t=1}^{m-1} SS_{Y\phi_t} + \sum_{l=1}^{n-1} \sum_{t=1}^{m-1} SS_{Y\psi_l\phi_t} \quad (54)$$

ومن مقارنة المعادلتين (35) و (54) نجد أن

$$SS_{Treat} = SS_{Reg} \quad (55)$$

وإذ أن مجموع المربعات الكلية هو نفسه في حالتى تحليل تباين الانحدار وتحليل تباين التجارب العاملية الكاملة ، فان مجموع المربعات العائد للخطأ متساوي في الحالتين ، لكونه يمثل الفرق بين مجموع المربعات الكلية ومجموع المربعات العائد لخط الانحدار من جهة ، والفرق بين مجموع المربعات الكلية ومجموع المربعات العائد للمعالجات من الجهة الاخرى . والجدول 6 يمثل المقارنة بين الحالتين .

الجدول 6

المقارنة بين تحليل الانحدار وتحليل التجارب العاملية الكاملة

Regression			Complete Factorial design		
S.V	SS	DF	S.V	SS	DF
Reg.	$SS_{Y\psi_i} + SS_{Y\phi_t} + SS_{Y\psi_i\phi_t}$		Treat	$SS_{Y\psi_i} + SS_{Y\phi_t} + SS_{Y\psi_i\phi_t}$	
$X_1$	$SS_{Y\psi_i}$	n-1	A	$SS_{Y\psi_i}$	n-1
$\psi_1$	$SS_{Y\psi_1}$	1	$\psi_1$	$SS_{Y\psi_1}$	1
$\psi_2$	$SS_{Y\psi_2}$	1	$\psi_2$	$SS_{Y\psi_2}$	1
...	...	...	...	...	...
$\psi_{n-1}$	$SS_{Y\psi_{n-1}}$	1	$\psi_{n-1}$	$SS_{Y\psi_{n-1}}$	1
$X_2$	$SS_{Y\phi_t}$	m-1	B	$SS_{Y\phi_t}$	m-1
$\phi_1$	$SS_{Y\phi_1}$	1	$\phi_1$	$SS_{Y\phi_1}$	1
$\phi_2$	$SS_{Y\phi_2}$	1	$\phi_2$	$SS_{Y\phi_2}$	1
...	...	...	...	...	...
$\phi_{m-1}$	$SS_{Y\phi_{m-1}}$	1	$\phi_{m-1}$	$SS_{Y\phi_{m-1}}$	1
$X_1X_2$	$SS_{Y\psi_i\phi_t}$	Nm-n-m+1	AB	$SS_{Y\psi_i\phi_t}$	Nm-n-m+1
$\psi_1\phi_1$	$SS_{Y\psi_1\phi_1}$	1	$\psi_1\phi_1$	$SS_{Y\psi_1\phi_1}$	1
$\psi_1\phi_2$	$SS_{Y\psi_1\phi_2}$	1	$\psi_1\phi_2$	$SS_{Y\psi_1\phi_2}$	1
...	...	...	...	...	...
$\psi_{n-1}\phi_{m-1}$	$SS_{Y\psi_{n-1}\phi_{m-1}}$	1	$\psi_{n-1}\phi_{m-1}$	$SS_{Y\psi_{n-1}\phi_{m-1}}$	1
Error	$SS_{Total} - SS_{Reg.}$	n.m.(r-1)	Error	$SS_{Total} - SS_{Treat}$	n.m.(r-1)
Total	$SS_{Total}$	r.n.m-1	Total	$SS_{Total}$	r.n.m-1

الجدول من اعداد الباحثة

والسؤال المهم الذي في هذا الموضوع هو مدى الافادة من هذه المقارنة بعد ان ثبت أن مجموع المربعات العائد للمعالجات وذلك العائد للانحدار متساوي ؟ لاسيما وأن مجموع المربعات العائد للمقارنات المتعامدة في حالتها الانحدار والتصميم متساوي ايضا .  
تتجلى اهمية هذه المقارنة بالنقاط الآتية :

1 - من ملاحظة المعادلات (24) و (25) ، وكذلك المعادلات (28) ، (29) و (30) نجد أن هنالك علاقة تامة بين الموضوعين، ففي حالة المتغير ( العامل ) الواحد فان

$$\hat{\beta}_j = \frac{\sum_{k=1}^r \sum_{i=1}^n Y_{ki} X_{jki}}{r} = \frac{S_{YX_j}}{r}, \quad j = 1, 2, \dots, n-1$$

وان مجموع المربعات العائد للمركبة  $j$  هو

$$SS_{due\ to\ X_j} = \frac{SS_{YX_j}}{r} = \frac{[S_{YX_j}]^2}{r} = r \cdot \hat{\beta}_j^2$$

وفي حالة المتغيرين ( العاملين ) فان

$$\hat{\beta}_l = \frac{\sum_{i=1}^n \psi_{li} [\sum_{j=1}^m \sum_{k=1}^r Y_{ijk}]}{m \cdot r} = \frac{S_{Y\psi_l}}{m \cdot r}, \quad l = 1, 2, \dots, n-1$$

وان مجموع المربعات العائد للمركبة  $l$  العائدة للعامل  $A$  هو

$$SS_{due\ to\ \psi_l} = \frac{SS_{Y\psi_l}}{r \cdot m} = \frac{[S_{Y\psi_l}]^2}{r \cdot m} = r \cdot m \cdot \hat{\beta}_l^2$$

وان

$$\hat{\lambda}_t = \frac{\sum_{j=1}^m \phi_{tj} [\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^r Y_{ijk}]}{n \cdot r} = \frac{S_{Y\phi_t}}{n \cdot r} \quad , t = 1, 2, \dots, m-1$$

وان مجموع المربعات العائد للمركبة  $t$  العائدة للعامل B هو

$$SS_{due\ to\ B_t} = \frac{SS_{Y\phi_t}}{r \cdot m} = \frac{[S_{Y\phi_t}]^2}{r \cdot m} = r \cdot n \cdot \hat{\lambda}_t^2$$

وان

$$\hat{\alpha}_{lt} = \frac{\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \rho_{lt \cdot ij} [\sum_{k=1}^r Y_{ijk}]}{r} = \frac{S_{Y\rho_{lt}}}{r} ,$$

وان مجموع المربعات العائد لتفاعل المركبة  $l$  من العامل A والمركبة  $t$  العائدة للعامل B هو

$$SS_{due\ to\ A_l B_t} = \frac{SS_{Y\psi_l\phi_t}}{r} = \frac{[S_{Y\psi_l\phi_t}]^2}{r} = r \cdot \hat{\alpha}_{lt}^2$$

2 - ان اختبار معنوية المركبات الرئيسية للعامل وتفاعل مركبات العاملين يعطي مؤشرا واضحا عن شكل معادلة الانحدار التقديرية التي تمثل العلاقة بين مستويات العاملين والاستجابة . اذ ان عدم معنوية تأثير اي مركبة رئيسية او تفاعل لمركبتين يشير الى عدم ادخال هذه الحدود في معادلة الانحدار

- 3 - ونظراً لكون جميع المركبات الرئيسية والتفاعلات متعامدة طبيعياً ، بذلك يمكن اهمال مجموع المربعات العائد لأي مركبة رئيسة او تفاعل لم يجتز اختبار المعنوية دون الحاجة الى اعادة تقدير معادلة الانحدار من جديد .
- 4 - في حالة عدم معنوية بعض المركبات او التفاعلات ، فان ذلك لا يعني اهمال بعض الحدود من النموذج بقدر ما يمثل ذلك اعطاء وزناً مختلفاً لتلك المركبة او التفاعل .

# الفصل الثالث

---

الجانب التطبيقي

## الفصل الثالث

### الجانب التجريبي

#### 1-3 المقدمة :

يهتم هذا الفصل بتطبيق العلاقات التي تم التوصل اليها في الفصل النظري ، من اجل تطبيقها ومقارنة النتائج ومدى الافادة من هذه العلاقات في بناء نموذج الانحدار المطلوب .

تمت الاستعانة بالحزمة البرمجية  $RANDBETWEEN(5; 30)$  في نظام  $EXCEL$  بالكتابة

في كل خلية على عدد الخلايا المطلوبة في البرنامج الصيغة التالية :

$$= RANDBETWEEN(5; 30)$$

ثم الضغط على  $Enter$  من لوحة المفاتيح

لتوليد قيم الاستجابة لتجربة عاملية كاملة فيها عاملان هما العامل  $A$  وله اربع مستويات والعامل  $B$

وله اربع مستويات ايضا ، كررت التجربة ثلاث مرات إذ تم الحصول على النتائج كما في الجدول 7.

الجدول 7

القيم التي تم توليدها للتجربة العاملية

	A <sub>1</sub>	A <sub>2</sub>	A <sub>3</sub>	A <sub>4</sub>
B <sub>1</sub>	10	14	17	12
B <sub>2</sub>	15	25	19	15
B <sub>3</sub>	9	10	15	13
B <sub>4</sub>	6	8	10	9
	A <sub>1</sub>	A <sub>2</sub>	A <sub>3</sub>	A <sub>4</sub>
B <sub>1</sub>	9	11	18	11
B <sub>2</sub>	16	30	21	18
B <sub>3</sub>	10	13	18	14
B <sub>4</sub>	9	15	11	9
	A <sub>1</sub>	A <sub>2</sub>	A <sub>3</sub>	A <sub>4</sub>
B <sub>1</sub>	12	15	16	13
B <sub>2</sub>	9	24	22	16
B <sub>3</sub>	9	11	18	10
B <sub>4</sub>	6	9	14	8

### 2-3 تحليل التباين للتجربة العاملية الكاملة للجانب التجريبي :

بعد جمع المكررات في جدول واحد واطرافه قيم المقارنات المتعامدة الى الجدول وحساب مجموع التأثيرات للمركبات الرئيسية وتفاعلاتها ، حصلنا على الجدول 8 .

الجدول 8

مجموع التأثيرات للمركبات الرئيسية وتفاعلاتها

	A <sub>1</sub>	A <sub>2</sub>	A <sub>3</sub>	A <sub>4</sub>	SUM B	φ <sub>1</sub>	φ <sub>2</sub>	φ <sub>3</sub>
B <sub>1</sub>	31	40	51	36	158	-0.67	0.50	0.22
B <sub>2</sub>	40	79	62	49	230	-0.22	-0.50	-0.67
B <sub>3</sub>	28	34	51	37	150	0.22	-0.50	0.67
B <sub>4</sub>	21	32	35	26	114	0.67	0.50	-0.22
SUM A	120	185	199	148	652	-47.40	-54.00	-43.83
ψ <sub>1</sub>	-0.67	-0.22	0.22	0.67	21.91	0.50	-1.12	5.50
ψ <sub>2</sub>	0.50	-0.50	-0.50	0.50	-58.00	4.92	7.00	10.29
ψ <sub>3</sub>	0.22	-0.67	0.67	-0.22	3.13	1.50	5.59	16.50

حيث تم ايجاد قيم φ<sub>1</sub> , ψ<sub>1</sub> من تقسيم كل قيمة من قيم المقارنات المتعامدة على الجذر التربيعي لمجموع مربعات المستوى الذي يحتويها

$$S_{\psi_1 A} = \underline{\psi_1 A'} = [-0.67 \quad -0.22 \quad 0.22 \quad 0.67] * \begin{bmatrix} 120 \\ 185 \\ 199 \\ 148 \end{bmatrix} = 21.91$$

$$S_{\psi_2 A} = \underline{\psi_2 A'} = [0.50 \quad -0.50 \quad -0.50 \quad 0.50] * \begin{bmatrix} 120 \\ 185 \\ 199 \\ 148 \end{bmatrix} = -58$$

$$S_{\psi_3 A} = \underline{\psi_3 A'} = [0.22 \quad -0.67 \quad 0.67 \quad -0.22] * \begin{bmatrix} 120 \\ 185 \\ 199 \\ 148 \end{bmatrix} = 3.13$$

ومن الجدول 8 ، وبالاغتماد على المعادلة (48) فان ؛

1. مجموع المربعات العائد للعامل A ومركبات التعامد الطبيعي التابعة له هي الاتي

$$SS_{Y\psi_1} = \frac{[21.91]^2}{3 * 4} = 40.017$$

$$SS_{Y\psi_2} = \frac{[-58.00]^2}{3 * 4} = 280.333$$

$$SS_{Y\psi_3} = \frac{[3.13]^2}{3 * 4} = 0.817$$

ومن هنا فان

$$SS_A = 40.017 + 280.333 + 0.817 = 321.167$$

$$S_{\psi_1 B} = \underline{\psi_1}' \underline{B} = [-0.67 \quad -0.22 \quad 0.22 \quad 0.67] * \begin{bmatrix} 158 \\ 230 \\ 150 \\ 114 \end{bmatrix} = -47.4$$

$$S_{\psi_2 B} = \underline{\psi_2}' \underline{B} = [0.50 \quad -0.50 \quad -0.50 \quad 0.50] * \begin{bmatrix} 158 \\ 230 \\ 150 \\ 114 \end{bmatrix} = -54$$

$$S_{\psi_3 B} = \underline{\psi_3}' \underline{B} = [0.22 \quad -0.67 \quad 0.67 \quad -0.22] * \begin{bmatrix} 158 \\ 230 \\ 150 \\ 114 \end{bmatrix} = -43.83$$

2. وان مجموع المربعات العائد للعامل B ومركبات التعامد الطبيعي التابعة له هي الاتي

$$SS_{Y\phi_1} = \frac{[-47.40]^2}{3 * 4} = 187.267$$

$$SS_{Y\phi_2} = \frac{[-54.00]^2}{3 * 4} = 243$$

$$SS_{Y\phi_3} = \frac{[-43.83]^2}{3 * 4} = 160.067$$

ومن هنا فان

$$SS_B = 187.267 + 243 + 160.067 = 590.333$$

3. وان مجموع المربعات العائد لتفاعل مركبات التعامد الطبيعي للعامل A مع مركبات التعامد الطبيعي للعامل B هي الاتي

$$SS_{Y\psi_1\phi_1} = \frac{[0.50]^2}{3} = 0.083$$

$$SS_{Y\psi_1\phi_2} = \frac{[-1.12]^2}{3} = 0.417$$

$$SS_{Y\psi_1\phi_3} = \frac{[5.50]^2}{3} = 10.083$$

$$SS_{Y\psi_2\phi_1} = \frac{[4.92]^2}{3} = 8.067$$

$$SS_{Y\psi_2\phi_2} = \frac{[7.00]^2}{3} = 16.333$$

$$SS_{Y\psi_2\phi_3} = \frac{[10.29]^2}{3} = 35.267$$

$$SS_{Y\psi_3\phi_1} = \frac{[1.50]^2}{3} = 0.75$$

$$SS_{Y\psi_3\phi_2} = \frac{[5.59]^2}{3} = 10.417$$

$$SS_{Y\psi_3\phi_3} = \frac{[16.50]^2}{3} = 90.75$$

ومن هنا فإن

$$SS_{AB} = 172.167$$

وبهذا يكون جدول تحليل التباين للتجربة العاملية الكاملة كما في الجدول 9 .

الجدول 9

تحليل التباين للتجربة العاملية الكاملة

SV		SS	DF	MS	F	P
Treat		1083.667	15	72.24	16.51	5.63E-11
A		321.167	3	107.06	24.47	2.03E-08
	a1	40.017	1	40.02	9.15	4.88E-03
	a2	280.333	1	280.33	64.08	3.88E-09
	a3	0.817	1	0.82	0.19	6.69E-01
B		590.333	3	196.78	44.98	1.39E-11
	b1	187.267	1	187.27	42.80	2.28E-07
	b2	243.000	1	243.00	55.54	1.76E-08
	b3	160.067	1	160.07	36.59	9.43E-07
AB		172.167	9	19.13	4.37	8.80E-04
	AB11	0.083	1	0.08	0.02	0.89
	AB12	0.417	1	0.42	0.10	0.76
	AB13	10.083	1	10.08	2.30	0.14
	AB21	8.067	1	8.07	1.84	0.18
	AB22	16.333	1	16.33	3.73	0.06
	AB23	35.267	1	35.27	8.06	0.01
	AB31	0.750	1	0.75	0.17	0.68
	AB32	10.417	1	10.42	2.38	0.13
	AB33	90.750	1	90.75	20.74	0.00007
Error		140.000	32	4.38		
Total		1223.67	47			

يظهر في الجدول 9 المركبة الرئيسة الثالثة للعامل A غير معنوية ويبين معنويات المركبات الرئيسة للعامل B ( الاولى والثانية والثالثة) . في الوقت الذي كان لتفاعل مركبات العاملين تأثير غير معنوي في الاستجابة باستثناء تفاعل المركبة الثانية للعامل A مع المركبة الثالثة للعامل B وكذلك تفاعل المركبة الثالثة للعامل A مع المركبة الثالثة للعامل B . وهذا يعني ان المركبات التي ستدخل في معادلة الانحدار التقديرية هي :

- المركبتين الاولى والثانية للعامل A
- المركبات الرئيسة للعامل B
- تفاعل المركبة الثانية للعامل A مع المركبة الثالثة للعامل B
- تفاعل المركبة الثالثة للعامل A مع المركبة الثالثة للعامل B

4. كما يمكن ايجاد قيم معاملات الانحدار من الجدول 8 كما يأتي

أ- المتوسط العام

$$\hat{\beta}_0 = \bar{Y} = \frac{652}{3 * 4 * 4} = 13.58333$$

ب- معاملات الانحدار التابعة لمركبات العامل A

$$\hat{\beta}_1 = \frac{S_Y \psi_1}{m * r} = \frac{21.91}{3 * 4} = 1.826$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{S_Y \psi_2}{m * r} = \frac{-58.00}{3 * 4} = -4.833$$

$$\hat{\beta}_3 = \frac{S_Y \psi_3}{m * r} = \frac{3.13}{3 * 4} = 0.261$$

ت- معاملات الانحدار التابعة لمركبات العامل B

$$\hat{\lambda}_1 = \frac{S_Y \phi_1}{m * r} = \frac{-47.40}{3 * 4} = -3.950$$

$$\hat{\lambda}_2 = \frac{S_{Y\phi_2}}{m * r} = \frac{-54.00}{3 * 4} = -4.500$$

$$\hat{\lambda}_3 = \frac{S_{Y\phi_3}}{m * r} = \frac{-43.83}{3 * 4} = -3.652$$

ث- معلمات الانحدار التابعة لتفاعل مركبات العامل A ومركبات العامل B

$$\hat{\alpha}_{11} = \frac{S_{Y\rho_{11}}}{r} = \frac{0.50}{3} = 0.167$$

$$\hat{\alpha}_{12} = \frac{S_{Y\rho_{12}}}{r} = \frac{-1.12}{3} = -0.373$$

$$\hat{\alpha}_{13} = \frac{S_{Y\rho_{13}}}{r} = \frac{5.50}{3} = 1.833$$

$$\hat{\alpha}_{21} = \frac{S_{Y\rho_{21}}}{r} = \frac{4.92}{3} = 1.640$$

$$\hat{\alpha}_{22} = \frac{S_{Y\rho_{22}}}{r} = \frac{7.00}{3} = 2.333$$

$$\hat{\alpha}_{23} = \frac{S_{Y\rho_{23}}}{r} = \frac{10.29}{3} = 3.429$$

$$\hat{\alpha}_{31} = \frac{S_{Y\rho_{31}}}{r} = \frac{1.50}{3} = 0.500$$

$$\hat{\alpha}_{32} = \frac{S_{Y\rho_{32}}}{r} = \frac{5.59}{3} = 1.863$$

$$\hat{\alpha}_{33} = \frac{S_{Y\rho_{33}}}{r} = \frac{16.50}{3} = 5.500$$

وبذلك تكون معادلة الانحدار التقديرية كما في المعادلة 56

$$\begin{aligned} \hat{Y}_{ijk} = & 13.58333 + 1.826\psi_1 - 4.833\psi_2 - 3.950\phi_1 - 4.500\phi_2 \\ & - 3.652\phi_3 + 3.429\psi_2\phi_3 + 5.500\psi_3\phi_3 \end{aligned} \quad 56$$

مع الملاحظة ان المعادلة (33) تعطي مجموع المربعات العائد للانحدار نفسها .

### 3-3 : تحليل الانحدار للتجربة العاملية الكاملة

يمكن اعادة ترتيب البيانات بما ينسجم وعملية تحليل الانحدار ضمن الحزم البرمجية المتاحة ، إذ تم استعمال حزمة تحليل البيانات - الانحدار في نظام EXCELE وعليه وضعت البيانات كما في الجدول 1 الملحق ثم اتباع الخطوات التالية :

- بيانات  $\Rightarrow$  Data Analysis  $\Rightarrow$  Regression  $\Rightarrow$  Ok
- نحدد قيم المتغيرات X و Y
- نختار Output range نحدد الخلايا التي تظهر فيها النتائج ثم نختار Ok

وقد حصلنا على النتائج الآتية :

1. جدول تحليل التباين

يمثل الجدول (10) جدول تحليل تباين الانحدار للتجربة العاملية الكاملة، وهو يماثل جدول تحليل التباين الخاص بالتجربة العاملية الكاملة فيما يتعلق بالمعالجات والخطأ .

الجدول 10

تحليل التباين لمعادلة الانحدار التقديرية

ANOVA					
	SS	df	MS	F	P-VALUE
Regression	1083.67	15	72.24	16.51	5.63E-11
Residual	140.00	32	4.38		
Total	1223.67	47			

2. تقدير معاملات الانحدار

يمثل الجدول (11) القيم التقديرية لمعاملات معادلة الانحدار للتجربة العاملية الكاملة ، وهو يماثل القيم التي حصلنا عليها سابقا (النقطة 4 من اولا) .

الجدول (11)

القيم التقديرية لمعاملات معادلة الانحدار للتجربة العاملية الكاملة

	<i>Coef.</i>	<i>Sd</i>	<i>P-value</i>	<i>ss due to</i>
Intercept	13.583	0.302	1.67E-30	1083.56
a1	1.826	0.604	4.88E-03	40.01
a2	-4.833	0.604	3.88E-09	280.29
a3	0.261	0.604	6.69E-01	0.82
b1	-3.950	0.604	2.28E-07	187.23
b2	-4.500	0.604	1.76E-08	243.00
b3	-3.652	0.604	9.43E-07	160.05
AB11	0.167	1.208	8.91E-01	0.08
AB12	-0.373	1.208	7.60E-01	0.42
AB13	1.833	1.208	1.39E-01	10.08
AB21	1.640	1.208	1.84E-01	8.07
AB22	2.333	1.208	6.22E-02	16.33
AB23	3.429	1.208	7.80E-03	35.27
AB31	0.500	1.208	6.82E-01	0.75
AB32	1.863	1.208	1.33E-01	10.41
AB33	5.500	1.208	7.22E-05	90.75

3. فضلا عن ذلك تم تقدير معادلة الانحدار لكل مركبة من مركبات العامل A على انفراد ، وكذا الحال بالنسبة للعامل B وكذلك لتفاعلات مركبات العاملين ، وكانت النتائج هي نفسها بالنسبة للقيم التقديرية للمعاملات ، ومجموع المربعات العائد لكل مركبة او تفاعل ، وكذلك قيمة احتمال الخطأ من النوع الاول الخاص برفض معنوية المعلمة التقديرية في معادلة الانحدار او معنوية مساهمة مجموع المربعات العائد للمركبة او التفاعل في مجموع المربعات العائد للمعالجات ، و يظهر في الجدول 11 المركبة الرئيسية الثالثة للعامل A غير معنوية ويبين معنويات المركبات الرئيسية للعامل B ( الاولى والثانية والثالثة) . في الوقت الذي كان لتفاعل مركبات العاملين تأثير غير معنوي في الاستجابة باستثناء تفاعل المركبة الثانية للعامل A مع المركبة الثالثة للعامل B وكذلك تفاعل المركبة الثالثة للعامل A مع المركبة الثالثة للعامل B .

4. إذ أن مركبات العامل A متعامدة فيما بينها ، وكذلك الحال بالنسبة للعامل B وتفاعل مركبات العاملين ، عليه يمكن استبعاد اي مركبة غير معنوية في جدول تحليل التباين للتجربة العاملية الكاملة ، ودمج مجموع المربعات العائدة له مع مجموع المربعات العائد للخطأ ، للاستفادة من درجة الحرية، اي لزيادة درجة حرية الخطأ .

5. ان استبعاد المركبات ذات الدرجة الاقل من نموذج الانحدار ، لا يعني رفض درجة المتغير الاصيلي ، ذلك لان كل مركبة لها درجة اكبر من درجة المركبة الاخرى ، تتضمن جزءا من المركبة الاقل منها درجة اعتمادا على المعادلة التي يتم بموجبها حساب معاملات المقارنات المتعامدة .

# الفصل الرابع

---

الاستنتاجات والتوصيات

## الفصل الرابع الاستنتاجات والتوصيات

### 1-4 الاستنتاجات :

عن طريق ما تقدم يمكن □ نستنتج الاتي:

1. يؤدي تحليل تباين التجارب العملية الكاملة الى تحديد معنوية او عدم معنوية المركبات الرئيسية العائدة للعوامل الداخلة في التجربة وتفاعلاتها ما يساعد بشكل اساس في تحديد درجة معادلة الانحدار التقديرية .
2. □ المركبات العائدة لكل عامل في التجربة العملية الكاملة تكون متعامدة ومن ثم فأ□ مجموع المربعات العائد لكل عامل هو مجموع المربعات العائدة لكل مركبات ذلك العامل وكذلك الحال بالنسبة لتفاعل مركبات جميع العوامل الداخلة في التجربة . عليه فأ□ استبعاد تأثير اي مركبة او تفاعلات مركبتين او اكثر يقابله استبعاد درجة محددة من معادلة الانحدار التقديرية .
3. □ مجموع المربعات العائدة لمركبة معينة او تفاعل مركبتين او اكثر في تحليل تباين الانحدار في التجارب العملية الكاملة يساوي مجموع المركبات المقابلة لها المتمثلة بدرجة معينة او تفاعل بين درجتين او اكثر للمتغيرات الداخلة في تقدير معادلة الانحدار .
4. يمكن تقدير معاملات معادلة الانحدار مباشرة عن طريق جدول حساب مجموع التأثيرات العائد لكل مركبة او تفاعل .
5. اظهر التحليل الاحصائي لبيانات افتراضية تطابق نتائج تحليل التباين في الطريقتين الامر الذي يؤكد بأ□ المقدرات يمكن الاعتماد عليها في التطبيقات العملية والنظرية .

## 2-4 التوصيات :

بناءً على ما تقدم توصي الرسالة بما يلي

استعمال جدول تحليل التباين في التجارب العملية قبل الشروع باستعمال جدول تحليل التباين في تحليل الانحدار ( لأنه يسهم بتقليل عدد المركبات ) ومن ثم (تقليل درجة متعدد المتغيرات) وهو ما يؤدي الى زيادة درجة حرية الخطأ ، اما استخدام جدول تحليل التباين في تحليل الانحدار فهو يرتبط بدراسة الاعتمادية لمتغير معين (يسمى المتغير المعتمد) ، على متغير (أو متغيرات أخرى) تسمى ( المتغيرات التوضيحية ) بهدف الحصول على تقديرات المعلمات لإمكان الاستدلال على أهمية وقوة العلاقة بين المتغيرات ، والتنبؤ بمتوسط المجتمع للمتغير المعتمد بدلالة قيم معلومة ( ثابتة ) للمتغير (أو متغيرات ) التوضيحية بتكرار العينة ، ولتحليل البيانات التي تحتوي على متغيرين فأكثر عندما يكون الهدف هو اكتشاف طبيعة هذه العلاقة ، وهو أكثر الطرق استعمالاً في مختلف العلوم لأنه يصف العلاقة بين المتغيرات على هيئة معادلة ، ويمكن السيطرة على قيم المتغير المعتمد وذلك بتغيير قيم المتغيرات التوضيحية . هذا الاستنتاج يبنى على اساس اننا نتقابل مع بيانات تجارب عاملية ونحولها لمعادلة انحدار اما اذا كانت البيانات انحدار فكيف يتم التحويل وهذا مالم تناقشه الرسالة علماً انه في الانحدار هناك اكثر من طريقه لفلتره المتغيرات التوضيحية حسب الاهمية .

## المصادر

### المصادر العربية

#### اولاً : الكتب

1. الامام ، محمد محمد الطاهر ، 2007 ، " تصميم وتحليل التجارب " ، ط2 ، دار المريخ للنشر بالقاهرة .

#### ثانياً : الرسائل والاطاريح

2. البيرماني ، محمد حسين عبد الحميد ، 2001 ، " دراسة تحليلية للتجارب العاملة الجزئية " ، رسالة ماجستير في الإحصاء ، كلية الإدارة والاقتصاد ، جامعة بغداد .

3. الخالدي ، عواد كاظم شعلان ، 1993 ، "سطوح الاستجابة وبناء النماذج " ، اطروحة دكتوراه فلسفة في الاحصاء ، كلية الادارة والاقتصاد ، جامعة بغداد .

4. الدوري ، إنعام عبد الرحمن نعمان ، 2002 ، " تحليل التجارب ذات الاستجابات المتعددة مع التطبيق " ، رسالة ماجستير علوم في الإحصاء ، كلية الادارة والاقتصاد ، جامعة بغداد .

5. الطائي ، فاضل عباس ، 2002 ، " تطبيق سطوح الاستجابة ودراسة متانة الخرسانة " ، رسالة ماجستير مقدمة إلى قسم الإحصاء ، كلية الإدارة والاقتصاد ، جامعة الموصل .

6. علي ، سعاد مهدي ، 1979 ، " النماذج الإحصائية في دراسة المواد الاستهلاكية وتحليل ميزانية العائلة " ، رسالة ماجستير في الإحصاء ، كلية الادارة والاقتصاد ، جامعة بغداد .

7. الكاتب ، محمد أسامة أحمد ، 2004 ، " تحليل الاتجاهات في التجارب العاملة " ، رسالة ماجستير علوم في الاحصاء ، كلية علوم الحاسبات والرياضيات ، جامعة الموصل .

المصادر الاجنبية

8. Myers . Raymond H & Lahoda . Steve j ، "A **Generalization of the Response Surface Mean square error criterion with aspecific appliction to the scope** " ، technometrics ، vol .17 . No.4، November ،(1975) .
9. W.S.Connor & Shirleyyoung ، " **Fractional factorial Design for experiment with factors at tow & three level**" ، National bureau of standards applied mathematics series .58،Issued September 1،1961،Applied Factorial & fractional design volume 55، Robert A .Mclean & virgill Anderson p 121-134، (1984) .

## الملحق

الجدول 1

ترتيب بيانات التجربة العاملية الكاملة بما يتلاءم وتحليل الانحدار

x3z3	x3z2	z3	z2	z1	x3	x2	x1	y
0.050	0.112	0.224	0.500	-0.671	0.224	0.500	-0.671	10
-0.150	-0.335	0.224	0.500	-0.671	-0.671	-0.500	-0.224	15
0.150	0.335	0.224	0.500	-0.671	0.671	-0.500	0.224	9
-0.050	-0.112	0.224	0.500	-0.671	-0.224	0.500	0.671	6
-0.150	-0.112	-0.671	-0.500	-0.224	0.224	0.500	-0.671	14
0.450	0.335	-0.671	-0.500	-0.224	-0.671	-0.500	-0.224	25
-0.450	-0.335	-0.671	-0.500	-0.224	0.671	-0.500	0.224	10
0.150	0.112	-0.671	-0.500	-0.224	-0.224	0.500	0.671	8
0.150	-0.112	0.671	-0.500	0.224	0.224	0.500	-0.671	17
-0.450	0.335	0.671	-0.500	0.224	-0.671	-0.500	-0.224	19
0.450	-0.335	0.671	-0.500	0.224	0.671	-0.500	0.224	15
-0.150	0.112	0.671	-0.500	0.224	-0.224	0.500	0.671	10
-0.050	0.112	-0.224	0.500	0.671	0.224	0.500	-0.671	12
0.150	-0.335	-0.224	0.500	0.671	-0.671	-0.500	-0.224	15
-0.150	0.335	-0.224	0.500	0.671	0.671	-0.500	0.224	13
0.050	-0.112	-0.224	0.500	0.671	-0.224	0.500	0.671	9
0.050	0.112	0.224	0.500	-0.671	0.224	0.500	-0.671	9
-0.150	-0.335	0.224	0.500	-0.671	-0.671	-0.500	-0.224	16
0.150	0.335	0.224	0.500	-0.671	0.671	-0.500	0.224	10
-0.050	-0.112	0.224	0.500	-0.671	-0.224	0.500	0.671	9
-0.150	-0.112	-0.671	-0.500	-0.224	0.224	0.500	-0.671	11
0.450	0.335	-0.671	-0.500	-0.224	-0.671	-0.500	-0.224	30

-0.450	-0.335	-0.671	-0.500	-0.224	0.671	-0.500	0.224	13
0.150	0.112	-0.671	-0.500	-0.224	-0.224	0.500	0.671	15
0.150	-0.112	0.671	-0.500	0.224	0.224	0.500	-0.671	18
-0.450	0.335	0.671	-0.500	0.224	-0.671	-0.500	-0.224	21
0.450	-0.335	0.671	-0.500	0.224	0.671	-0.500	0.224	18
-0.150	0.112	0.671	-0.500	0.224	-0.224	0.500	0.671	11
-0.050	0.112	-0.224	0.500	0.671	0.224	0.500	-0.671	11
0.150	-0.335	-0.224	0.500	0.671	-0.671	-0.500	-0.224	18
-0.150	0.335	-0.224	0.500	0.671	0.671	-0.500	0.224	14
0.050	-0.112	-0.224	0.500	0.671	-0.224	0.500	0.671	9
0.050	0.112	0.224	0.500	-0.671	0.224	0.500	-0.671	12
-0.150	-0.335	0.224	0.500	-0.671	-0.671	-0.500	-0.224	9
0.150	0.335	0.224	0.500	-0.671	0.671	-0.500	0.224	9
-0.050	-0.112	0.224	0.500	-0.671	-0.224	0.500	0.671	6
-0.150	-0.112	-0.671	-0.500	-0.224	0.224	0.500	-0.671	15
0.450	0.335	-0.671	-0.500	-0.224	-0.671	-0.500	-0.224	24
-0.450	-0.335	-0.671	-0.500	-0.224	0.671	-0.500	0.224	11
0.150	0.112	-0.671	-0.500	-0.224	-0.224	0.500	0.671	9
0.150	-0.112	0.671	-0.500	0.224	0.224	0.500	-0.671	16
-0.450	0.335	0.671	-0.500	0.224	-0.671	-0.500	-0.224	22
0.450	-0.335	0.671	-0.500	0.224	0.671	-0.500	0.224	18
-0.150	0.112	0.671	-0.500	0.224	-0.224	0.500	0.671	14
-0.050	0.112	-0.224	0.500	0.671	0.224	0.500	-0.671	13
0.150	-0.335	-0.224	0.500	0.671	-0.671	-0.500	-0.224	16
-0.150	0.335	-0.224	0.500	0.671	0.671	-0.500	0.224	10
0.050	-0.112	-0.224	0.500	0.671	-0.224	0.500	0.671	8

## ABSTRACT

This dissertation highlights the relationship between the two analysis of variance tables, in the regression analysis and the Complete factorial experiments analysis. Also, What this relationship undertakes to define the degree of the Suitable Polynomial. That is used to build a certain regression equation that can locate a specific range of illustrative Variables to reach the best points of response.

The design of the complete factorial experiments has been used to find the total squares belonging to each main factor's Components, and the components' reactions of two factors. The information of the design has been used to derive the estimated regression parameters and the total squares of each Component and reaction.

A Comparison between the two Anova tables indicate similarly result. So is to say that each Component of the design's Components, or each Component's reaction of the design's factors, points to the Polynomial's degree. Also Rejecting or not Rejecting any component (defined by its' sum of square) implies a rejection or not rejection the corresponding regression parameter.

A study has been done on an individual factor, with  $(n)$  levels. Therefore, the equation has  $(n-1)$  of components, which are The linear, the quadratic, and the cubic till the last one With  $(n-1)$  degree of freedom. The sum of Squares has been computed using a table of orthogonal Polynomial

factors. After finding the total Squares of each source of the variance Sources, the results would be displayed in the Variance analysis table. Then, each Source Would undergo the (F) test to identify its important.

To estimate regression polynomial, the method of Ordinary Least Squares (OLS) has been applied, where our focus is placed upon estimating the unknown parameters and finding the components of any form in this model.

The application Section, employing hypothetical data, so that the variance analysis results of the practical application for both methods match perfectly. This Confirms that parameters are reliable in applications, the practical and theoretical.

We have concluded that using the complete factorial experiments method in estimating and identifying the regression equation's degree makes it much easier for the mathematical calculations to find sum of Squares of each component. it would also contribute in identifying the regression equation's degree. And that is What this paper aimed to.

Republic of Iraq  
Ministry of Higher Education and Scientific Research  
University of Karbala  
College of Administration and Economics  
Department of statistic



# **The relationship between the regression ANOVA table and ANOVA Table in Complete Factorial Experiments**

**A thesis Submitted to The Council of the College of Administration and  
Economics at the University of Karbala In Partial Fulfillment of the  
Requirements for the Degree of Master of Statistics**

**By**

**Rawaa Noori Hussein Al-sheikhly**

**Supervised by**

**Prof. Dr. Awad Kadim AL-Khalidy**

**2017 A.D.    Holy Karbala    1438 A.H.**