

## الفص الأول

### أساسيات البحث

#### 1-1 المقدمة:

من أهم المشكلات التي تواجه تصميم التجارب هي مشكلة عدم تجانس التباين والمتأتية من العينات المختلفة التي تتبع مجتمعات بتباينات مختلفة أو ربما نتيجة تعرض مشاهدات تلك العينات إلى التلوث يؤدي إلى الوصول إلى قرارات غير صحيحة عند اختبار الفرضيات إذ يرتفع مستوى المعنوية تلقائياً ولذلك يجب أن تكون الاختلافات العشوائية داخل المعاملات على درجة كبيرة من التجانس وبالتالي تكون الاختلافات العشوائية متساوية بالنسبة إلى العينات المختلفة مما يمكن معه الحصول على تباين مشترك للخطأ العشوائي لجميع العينات , وعلى هذا الأساس يلجأ الباحثون إلى استخدام عدة طرائق تقليدية مختلفة لمعالجة مشكلة عدم تجانس التباين منها استخدام تحويل البيانات بطريقة يتحقق معها تجانس التباينات مثل التحويل اللوغارتمي , الجذر لتربيعي , الزاوي , لمقلوبي ... , الخ.

يتناول البحث استخدام مرشح الموجة الصغيرة **Wavelet Filter** الملائمة لتلك المشاهدات حسب الرسم البياني للمشاهدات يمكن تحديد الموجة الصغيرة الملائمة له بشكل مباشر أو باستخدام أحد أنواع قطع العتبة في معالجة معاملات التحويل المتقطع للموجة الصغيرة من أجل الحصول على مشاهدات أقل تشويشاً أو تلوثاً وأكثر تجانساً من حيث التباين ثم مقارنتها مع أحد التحويلات المذكورة

أنفاً لضمان اتخاذ قرارات صائبة عند اختبار الفرضيات وذلك في تصميم القطاعات العشوائية الكاملة .  
كما يقوم بتوضيح أفضلية تصميم القطاعات العشوائية الكاملة على التصميم العشوائي الكامل في البيانات المرشحة كما تم تحديد المرشح الأمثل في كل حالة.

### 2-1 مشكلة البحث

معالجة مشكلة التلوث وعدم تجانس التباين باستخدام طريقة مقترحة وهي مرشحات الموجة للصغيرة المباشرة أو مع بعض أنواع قطع العتبة (في تصميم القطاعات العشوائية الكاملة) ثم مقارنتها مع بعض الطرائق الاعتيادية المتمثلة في التحويلات إجراء مقارنة بين تصميم القطاعات العشوائية الكاملة و التصميم العشوائي الكامل في البيانات المرشحة

### 3-1 أهمية البحث

توضيح أهمية التخلص من عدم تجانس التباين والتلوث التي تؤدي إلى الوصول إلى قرارات غير صحيحة عند اختبار الفرضيات.

### 4-1 أهداف البحث

1- التعرف على تصميم القطاعات العشوائية الكاملة بصورة موسعة ومقارنته بالتصميم العشوائي والتعرف على أفضلية أي نوع من التصاميم

2- إستخدام طريقة حديثة لمعالجة مشكلة عدم تجانس التباين بدلاً عن الطريقة التقليدية متمثلة في تحويل البيانات بطريقة يتحقق معها تجانس التباينات ومن الطرق التقليدية التحويل اللوغارتمي , الجذر التربيعي , الزاوي , المقلوبي ... , الخ.

## 1-5 فروض البحث

- 1- الطريقة المقترحة أفضل من الطريقة التقليدية في التخلص من عدم تجانس البيانات والتلوث
- 2- مصاب السكري في مستشفى الشرطة يأخذ العلاج المناسب بناءً على عمره (لا توجد فروق ذات دلالة إحصائية بين أنواع العلاج) بعد معالجة مشكلة البيانات .
- 3- تصميم القطاعات العشوائية الكاملة أفضل من التصميم العشوائي الكامل بعد حل مشكلة عدم تجانس التباين بإستخدام المرشحات في عينة الدراسة .

## 1-6 حدود البحث

الخرطوم مستشفى الرباط -وحدة تنظيم السكري 2014م

## 1-7 منهجية البحث

تستند الدراسة على المنهج الوصفي القائم على وصف متغيرات الدراسة بطريقة إحصائية للتعرف على طبيعة البيانات بالإضافة للمنهج التحليلي الإستدلالي القائم على إختبار فرضية الدراسة بإستخدام بعض

الأساليب الإحصائية كأسلوب تحليل التباين وبعض الإختبارات الخاصة كما تمت معالجة البيانات باستخدام بعض البرامج الإحصائية بواسطة الحاسوب مثل MATLAB ,MINTAB

## 8-1 هيكلية البحث

في هذا الجزء من البحث سوف نقوم بسرد ما تم التوصل إليه في فصول البحث المختلفة . في الفصل الأول وهو خطة البحث تم التعرف على مشكلة البحث ،أهمية البحث، أهداف البحث، فرضيات البحث ،حدود البحث،منهجية البحث ،هيكلية البحث . في الفصل الثاني تم التطرق للمفاهيم الأساسية في تصميم التجارب وأنواع التصاميم في الفصل الثالث سرد معلومات وافية عن التصميم العشوائي الكامل وتصميم القطاعات العشوائية الكاملة وهو التصميم المستخدم في البحث كتوضيح لمميزاته وعيوبه وكيفية تطبيقه وتقدير معالمته وتوضيح جميع الإشتقاقات لنموذج تصميم القطاعات العشوائية الكاملة ،التحدث عن تجانس البيانات وإختبارات عدم تجانس البيانات والطرق التقليدية في حل مشكلة عدم التجانس والتلوث وأيضاً التحدث عن المرشحات ودورها وأنواعها وكيفية إستخدامها في الفصل الرابع التحليل في الفصل الخامس ملخص النتائج والتوصيات التي تم الوصول إليها .

## 9-1 الدراسات السابقة

1- معالجة مشكلة التلوث وعدم تجانس التباين في التصميم العشوائي الكامل باستخدام مرشح

الموجة الصغيرة - طه حسين علي \*كوردستان ابراهيم مولود\*\*

2- تحليل الموجة الصغيرة *Wavelet* لتقدير منحنى الانحدار اللامعلمي - محمد حبيب كاظم

الشاروط 2006م.

## الفصل الثاني

### المفاهيم الأساسية

#### 1-2 تمهيد

يتضمن هذا الفصل توضيح مفاهيم أساسية لتصميم التجارب موضحين من خلالها أهمية التجربة ودورها الكبير في اتخاذ القرارات المختلفة سواء ان كان في الجوانب العلمية او العملية وايضا سوف نتعرض لتصاميم احصائية مختلفة موضحين من خلالها النماذج الاحصائية لها واهم ميزها والعيوب المرتبطة بتلك التصاميم وكذلك مصادر التباين ولعل هذا يعتبر تمهيدا للوصول الى مفهوم التصميم المستخدم في بحثنا هذا وهو تصميم القطاعات العشوائية الكاملة ( Completed Randomize Design ) حيث نقوم بمناقشة هذا التصميم بصورة دقيقة ابتداء من النموذج الرياضي له وماذا تعني كل معلمه من معلمات لنموذج وأيضا توضيح مزاياه وعيوبه ومصادر تباينه وأيضا توضيح كيفية تطبيقه وتحليل نتائجه .

#### 2-2 بعض الأساسيات

#### 1-2-2 التجربة

تعرف التجربة بأنها استفسار منظم بغرض الحصول علي معلومات جديدة أو اختبار مصداقية نتائج دراسات سابقة . كما تعرف بأنها الوسيلة الفعالة والمباشرة للحصول علي الحقائق حيثما كان ذلك ممكنا

والتجربة وتحتصر الوقت للحصول على المعلومات اللازمة للدراسات المختلفة فقد تكون الدراسة استنتاجات عن ثوابت معينة في المجتمع المدروس ( نبات ، حيوان ... الخ ) أو لوضع قرارات لفرضية معينة أو التخطيط المستقبلي للبحوث .

عموما نجد أن التجربة تنقسم الي نوعين تجربة عشوائية وغير عشوائية

أ- التجربة العشوائية : هي التجربة التي نعلم جميع نتائجها مسبقا دون التنبؤ بأي من هذه النتائج سوف يحدث كما نجد أن التجربة العشوائية يتم تقسيمها الي نوعين آخرين هما :

• تجارب عشوائية محددة أو مؤكدة بمعنى إذا تكررت التجربة تحت نفس الظروف فمن المؤكد ملاحظة نفس النتيجة .

• تجارب عشوائية تتحكم عوامل الصدفة في ظهور نتائجها بمعنى إذا تكررت التجربة تحت نفس الظروف فربما تختلف النتائج فلا يمكن التنبؤ بها حيث توجد عوامل الصدفة علي النتائج فمثلا إذا القيت قطعة نقود لا نعلم بأنها تكون صورة أو كتابة لأن ذلك يعتمد علي الصدفة .

ب- التجربة غير العشوائية : وهي التجربة التي نتنبأ بنتائجها الممكنة عند إجرائها ولكن قبل إجراء أي نوع من التجارب يجب إتباع بعض الخطوات المهمة وهي :

• تحديد الأهداف التي تجرى من اجلها التجارب .

• الإمام بالمحاولات السابقة لأجراء تجارب مماثلة والاستفادة من الأخطاء والصعوبات التي

اعترضتها والمقترحات التي وضعت للتغلب عليها.

• وصف التجربة وصفا دقيقا من حيث المعالجات المستخدمة والوحدات التجريبية وحجم التجربة

والمواد الداخلة فيها والتصميم المقترح .

تعتبر التجارب الزراعية من أقدم التجارب التي تم استخدام مفهوم التجربة وتصميم التجارب فيها

حيث قاموا بتصميم التجارب وفقا لتجاربيهم منها تجارب إرشادية وهي تجارب تجري بصورة مبسطة يسهل

فهمها وتطبيقها دون الأستعانة بالطرق الإحصائية مثل تجارب الإرشاد الزراعي ،تجارب أولية وهي

تجارب يكون الغرض من اقامتها دراسة عدد كبير من المعاملات عن موضوع معين لم يسبق دراسته من

قبل وذلك للحصول علي معلومات مبدئية عن تأثير تلك المعاملات ثم تصفية هذا العدد الكبير من

المعاملات لعدد اقل تتم دراسته بدقة وعناية وتجارب دقيقة وهذا النوع من التجارب يتطلب دقة عالية

حيث يقوم الباحث بدراسة المعالجات بالتجربة مستخدما عدد من المشاهدات (observation) للتأكد من

حقيقة الأختلافات الموجودة بين المعاملات حيث يكون الغرض منها استنتاج ظاهرة أو القيام بتوصية

معينة في مدي واسع من الشروط وظروف التجريب .



## 2-2-2 تصميم التجربة

يعتبر تصميم التجربة من أهم الخطوات اللازمة للقيام بتجربة ما . وفي كثير من الأحيان لا يعطي أي اعتبار لكيفية جمع البيانات التي يرغب في الحصول عليها ومن أهم الاعتبارات الواجب مراعاتها هو حجم البيانات التي يريد الباحث الحصول عليها ، ومعرفة حجم الأختلافات بين المتحصل عليها ، وحجم المخاطر التي يمكن يقع فيها الباحث ويستطيع أن يتحملها ، ويقصد بالمخاطر هنا حجم الأخطاء التي قد يقع فيها الباحث عند اتخاذ لقرار معين . وهذه العوامل ذات أهمية كبرى في تحديد حجم العينة المراد اجراء التجربة عليها. ومن الاشياء المهمة التي ينبغي على الباحث ان ياخذها في الاعتبار ترتيب الخطوات التي ستجرى على اساسها التجربة . فلا بد للبحث ان يحدد المتغيرات والعوامل المستقلة ومستويات كل منها وان يأخذ في اعتباره أن هنالك كثير من العوامل لا يستطيع أن يتحكم فيها . ومن المعروف أن الباحث تزداد معرفته عند تحليل البيانات التي لديه إحصائيات ، ومن ثم يسهل تفسير نتائجه . ولهذا فان جمع البيانات طبقا للتصميم الجيد للتجربة سيؤدي بالباحث إلي الحصول علي اقصى ما يمكن من معلومات بأقل تكلفة ممكنة . والتصميم الجيد للتجربة سيمكن الباحث من الحصول علي تقديرات غير متحيزة ومتوسطات المعاملات التي يرغب في دراستها ، كذلك سيكون حجم الأختلافات بين البيانات التي لديه ( الخطأ التجريبي ) اقل ما يمكن. وبتصميم التجربة لن يحصل الباحث علي نتائج غير مؤكدة . وجمع البيانات بدون الأخذ في الاعتبار تصميم التجربة سيؤدي بالباحث الي الحصول علي تقديرات متحيزة لمتوسطات المعاملات و سيزداد حجم الخطأ التجريبي وسيؤدي الي اجابات غير مؤكدة

للأسئلة التي افترضها الباحث قبل إجراء التجربة . ومن ثم فمن الخطأ تطبيق ما حصل عليه من استنتاج عن المجتمع الذي سحبت منها العينة التي اجريت علي التجربة . فاجراء التجربة بدون وضع تصميم جيد سيؤدي بالباحث الي الحصول علي نتائج غير مؤكدة وغير دقيقة . بعد توصل الي الطريقة المناسبة التي سيتم بها إجراء التجربة والوسيلة العشوائية التي سيتبعها ، لابد من وضع نموذج رياضي مناسب للتجربة التي سيقوم بها . وهذا النموذج ما هو الا سرد للعوامل المستقلة التي ستؤثر علي المتغير التابع ( الاستجابة ) والنتائج من اجراء التجربة . وهذا النموذج ما هو الا قيمة المتغير التابع مأخوذة كدالة لتلك العوامل المستقلة .

## 3-2-2 التحليل الاحصائي

وهو الخطوة الأخيرة في التجربة ، وتتضمن جمع البيانات وتحليلها إحصائياً واتخاذ القرار المناسب علي النتائج بناء علي النتائج التي توصل اليها الباحث من جراء التحليل الإحصائي . والتحليل الإحصائي يتضمن حساب قيمة الاختبار الاحصائي اللازم واتخاذ القرار المناسب بناءً علي هذه القيمة والذي به يتمكن اختيار لنظرية التي بنيت علي اساس النموذج الرياضي المفترض واتخاذ القرار المناسب لايد وان يكون له معنى معين لدى الباحث كذلك لابد ان توضع النتائج المتحصل عليها في صوره جدوليه او اشكال بيانية يسهل فهمها علي اي شخص يقوم بقراءتها .

## 2-3 القواعد الاساسية لتصميم التجارب

يعتمد تصميم التجارب على ثلاث قواعد اساسية لابد من توافرها فى اى تصميم حيث انها تعمل على تقليل الخطأ التجريبي ويؤدى الى صحة تقديرة وبالتالي تزيد من كفاءة ودقة التجربه وهذه الاسس هي

### 2-3-1 التكرار replication

تكرار المعالجة عدة مرات فى التجربة يساعد على تقدير الخطاء التجريبي ويكون التكرار حسب الامكانية المتاحة والدقة المطلوبة

### 2-3-2 العشوائية randomization

المقصود بها توزيع المعالجات على القطع التجريبية بصورة عشوائية ابمعنى ان كل واحدة تجريبية متاح لها نفس الفرصة التى تعامل بمعالجة وبالتالي زياده دقه الاختبارات والاستنتاجات .

### 2-3-3 التحكم فى الوحدات التجريبية control ExperimentalUnit

من الممكن العمل على تقليل الخطا التجريبي بين المعالجات عن طريق التعرف على الوحدات التجريبية لتميز اتجاهات الاختلاف الموجودة بينها ومحاولة تقسيمها الى مجموعات متجانسة ليتم توزيع المعالجات داخلها بطريقة عشوائية ، ويعرف هذا التقسيم بتجميع الوحدات التجريبية فى مجموعات (groups) أو قطاعات (blocks) اما المقصود بالتحكم فى الوحدات التجريبية هو فرض بعض الشروط على اسلوب

عشوائية توزيع المعالجات على هذه الوحدات التجريبية وهذا يعني اختيار التصميم الاحصائي المناسب وذلك بعد معرفة مدى تجانس الوحدات التجريبية المتاحة وطبيعة الاختلاف الموجودة بينها واتجاهاتها لذلك الهدف الرئيسي من التحكم في الوحدات التجريبية بعد التعرف عليها هو إختيار التصميم الأكثر كفاءة والذي يؤدي الى تقليل الخطأ التجريبي بين المعاملات

## 4-2 النماذج الإحصائية: Statistical models

هي المعادلة الرياضية التي تصف التجربة أو هي المعادلة التي تقيس العلاقة بين المتغيرات محل الدراسة أي توضيح مكونات أي مشاهدة في التجربة بحيث أن إضافة هذه المكونات إلى بعضها تعطي قيمة المشاهدة المسجلة من أي وحده تجريبية وأيضا يصف المشاهدة فهو الذي يحدد مصادر الإختلاف في جدول تحليل التباين ويتركز تعريف الأجزاء المكونة للنموذج على الإفتراضات التي يضعها الباحث حول المعالجات التي أدخلت في التجربة ومن هنا تم تقسيم النماذج إلى ثلاثة أقسام هي:

1. النموذج الثابت.

2. النموذج العشوائي.

3. نموذج ثابت وعشوائي مشترك.

المعالجات ثابتة بمعنى أن هذه المعالجات هي الغرض الأساسي من التجربة وهي فقط المراد بها الإستدلال حولها وفي هذه الحالة تعرف بالرمز  $\tau_j$  بأنها ثابتة وقد تكون المعالجات عبارة عن عينة

عشوائية مأخوذة من مجتمع مكون من العديد من المعالجات وليس تقدير متوسط تلك المعالجات وهنا يتضح الغرض من التجربة تقدير التباين بين متوسطات المعالجات وليس تقدير متوسطات تلك المعالجات وفي هذه الحالة تعرف  $\tau_i$  بأنها تأثير عشوائي للمعالجة أو نفرض أن قيمة  $\tau_i$  هي عبارة عن متغير عشوائي من مجتمع التأثيرات الموزع توزيعاً طبيعياً بمتوسط صفر وتباين  $\sigma^2$  أي أن:

$\tau_i \sim N(0, \sigma^2)$  لذلك فإن النماذج الثابتة تكون إهتمام الباحث المدخلة في التجربة فقط حيث يريد صياغة إستنتاجات حول هذه المعالجات. أما في النماذج العشوائية فيكون إهتمام الباحث بمجتمع من المعالجات حيث يصعب إدخال كل أفراد هذا المجتمع في التجربة حيث يقوم بأخذ عينة عشوائية منها ويدخلها في التجربة. ففي حالة النموذج الثابت يكون الغرض مقارنة متوسطات المعالجات بمعنى فرضية البحث وهي:

$$H_0 : \mu = 0$$

$$H_1 : \mu \neq 0$$

أما في حالة النموذج العشوائي يكون الغرض من التجربة هو تقدير تباين تأثير المعالجات بمعنى أن فرضية البحث في هذه الحالة تكون:

$$H_0 : \sigma^2 = 0$$

$$H_1 : \sigma^2 \neq 0$$

يلاحظ أن الفرق بين النموذجين الثابت والعشوائي يكمن فيما يتعلق بالمعالجات ولكن هذا التصنيف تام العشوائية لأن البيانات أحادية التصميم ولكن في التصاميم الأخرى كتصميم القطاعات العشوائية الكاملة فالبيانات تكون ثنائية التقسيم بمعنى أن هناك تأثير إضافي غير المعالجات وهو تأثير القطاعات وأيضا عند ما تكون البيانات لها أكثر من تقسيم كتصميم المربع اللاتيني حيث نأخذ في الإعتبار أيضا تأثير الصفوف والأعمدة لذلك يتعين تحديد النموذج ثابت أو عشوائي أو مختلط بواسطة هذه التأثيرات مجتمعة وسوف نوضح ذلك من خلال شرحنا لهذه التصاميم.

## 1-4-2 التصميم العشوائي: Completely Randomized Design

يعتبر هذا التصميم من أبسط أنواع تصاميم التجارب وتتوفر فيه خاصيتين هما التوزيع العشوائي والتكرار ويستخدم هذا التصميم في كثير من التجارب ويكون مفيدا عندما تكون الوحدات التجريبية متجانسة بمعنى أن الإختلافات بين الوحدات المستخدمة يكون ضئيلا ولهذا التصميم عدة مميزات منها: بسيط وسهل التطبيق، يتميز بدرجة عالية من المرونة حيث لا يتقيد الباحث بأي عدد من المعالجات أو التكرارات، ليس من الضروري أن تتساوى عدد المكررات أو المعاملات، طريقة التحليل الإحصائي سهلة وفقدان بعض الوحدات لا يؤثر على التحليل. من عيوبه تنخفض كفاءة التصميم إذا كانت الوحدات التجريبية غير متجانسة و إنخفاض دقة وكفاءة التصميم لإرتفاع القيمة التقديرية للخطأ التجريبي.

النموذج الرياضي للتصميم العشوائي التام: Statistical model for Completely Randomized

Design

النموذج الرياضي الذي يصف هذا النموذج يكون على الصورة

$$Y_{ij} = \mu$$

حيث

$Y_{ij}$  المشاهدة رقم  $Z$  في المعالجة  $i$

$\mu$  : المتوسط العام.

$\tau_i$  : تأثير المعالجة  $i$

$\varepsilon_{ij}$  : الخطأ العشوائي للمشاهدة  $Z$  من المعالجة  $i$

## 2-4-2 تصميم القطاعات العشوائية الكاملة

يعتبر تصميم القطاعات العشوائية الكاملة من أكثر التصاميم إنتشارا وتطبيقا في مجال البحث العلمي وهو التصميم الذي فيه تجمع الوحدات التجريبية في مجاميع أو تقسم إلى قطاعات بحيث تكون الوحدة التجريبية الموجودة داخل أي مجموعة أو قطاع متجانسة نسبيا. يكون عدد الوحدات التجريبية داخل كل قطاع مساويا لعدد المعاملات المطلوب دراستها في التجربة أي أن كل قطاع لابد أن يحتوي

على جميع المعاملات. توزع المعاملات على الوحدات التجريبية داخل كل قطاع توزيعاً عشوائياً مستقلاً عن بقية القطاعات العشوائية الأخرى. ومن هذا يتضح أن التصميم يمكن إستخدامه في حالة عدم تجانس الوحدات التجريبية بشرط أن يكون الإختلاف بينها في إتجاه واحد ويمكن على أساس تقسيم الوحدات التجريبية إلى مجموعات أو قطاعات تضم وحدات متجانسة بعدد المعاملات. ومن مميزات تصميم القطاعات العشوائية الكاملة سهولة وضع التجربة وتنفيذها كما يفصل بين مجموع مربع الإنحرافات بين القطاعات ومجموع مربعات إنحرافات الخطأ التجريبي مما يؤدي إلى خفض تباين الخطأ التجريبي ومرونة التصميم حيث يسمح بمقارنة أي عدد من المعاملات في أي عدد من القطاعات كما يمكن تقدير قيم المشاهدات المفقودة. وبالرغم من ذلك تصاحب هذا التصميم عدة عيوب منها عدم تجانس الوحدات التجريبية داخل القطاع يؤدي إلى زيادة حجم الخطأ التجريبي و تنقص كفاءة التصميم بزيادة عدد القطاعات كما تقل كفاءة التصميم في حالة تجانس القطاعات.

النموذج الرياضي للتجربة:

$$y_{ij} = \mu$$

$$i = 1, 2, \dots, t \quad j = 1, 2, \dots, r$$

حيث:

$y_{ij}$ : المشاهدة من المعالجات  $i$  في القطاع  $j$



$\mu$  : المتوسط العام

$\tau_i$  : تأثير المعالج

$\rho_j$  : تأثير القطاع

$\varepsilon_{ij}$  : الخطأ العشوائي للمعالجة  $i$  في القطاع  $j$

النموذج التقديري

$$y_{ij} = \hat{\mu} + \hat{\tau}_i + \hat{\rho}_j + \hat{\varepsilon}_{ij}$$

ويفترض من هذا التصميم أن مجموع تأثيرات المعاملات المقدره يساوي صفرا وكذلك مجموع تأثيرات

القطاعات المقدره يساوي صفرا والخطأ العشوائي أي أن:  $\sum_{i=1}^I \hat{\tau}_i = 0$

## الفصل الثالث

### الجانب النظري

#### 1-3 التصميم العشوائي: Completely Randomized Design

يعتبر هذا التصميم من أبسط أنواع تصاميم التجارب وتتوفر فيه خاصيتين هما التوزيع العشوائي والتكرار ويستخدم هذا التصميم في كثير من التجارب ويكون مفيداً عندما تكون الوحدات التجريبية متجانسة بمعنى أن الإختلافات بين الوحدات المستخدمة يكون ضئيلاً ولهذا التصميم عدة مميزات منها:

1. بسيط وسهل التطبيق.
2. يتميز بدرجة عالية من المرونة حيث لا يتقيد الباحث بأي عدد من المعالجات أو التكرارات.
3. ليس من الضروري أن تتساوى عدد المكررات أو المعاملات.
4. طريقة التحليل الإحصائي سهلة.
5. فقدان بعض الوحدات لا يؤثر على التحليل.

ومن عيوبه:

1. تنخفض كفاءة التصميم إذا كانت الوحدات التجريبية غير متجانسة.
2. إنخفاض دقة وكفاءة التصميم لإرتفاع القيمة التقديرية للخطأ التجريبي.

### 1-1-3 Statistical model for Completely Randomized Design: العشوائي التام

#### Randomized Design

النموذج الرياضي الذي يصف هذا النموذج يكون على الصورة التالية:

$$Y_{ij} = \mu$$

حيث

$Y_{ij}$  المشاهددة رقم  $i$  في المعالجة  $i$

$\mu$  : المتوسط العام.

$\tau_i$  : تأثير المعالجة  $i$

$\epsilon_{ij}$  : الخطأ العشوائي للمشاهدة  $j$  من المعالجة  $i$

### 2-1-3 Assumption of Completely Randomized Design: العشوائي التام

#### Randomized Design

هناك فروض يجب مراعاتها في التصميم التام تتلخص في الآتي:

1. الشكل الرياضي ثابت في حالة النموذج الثابت أو العشوائي.

2. الإفتراضات المتعلقة بحد الخطأ العشوائي والمتوسط العام مشتركة في حالة النموذج الثابت أو العشوائي.

3. كيفية تحليل البيانات لا تختلف في حالة النموذجين.

4. الإفتراضات المتعلقة بالمعالجات مختلفة بالنسبة للنموذجين فالنموذج الثابت يختبر تساوي متوسطات المعالجات بينما يختبر النموذج العشوائي تباين المعالجات.

5. الأخطاء  $\varepsilon_{ij}$  عشوائية ومستقلة تتوزع طبيعيا بمتوسط صفر وتباين  $\sigma^2$  أي أن  $\varepsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$

6. إذا كان النموذج ثابتا يضاف الإفتراض لتقدير  $\tau$  على أنها إنحرافات من المتوسط العام

$$\alpha_i = \mu_i - \mu \text{ حيث } \mu_i \text{ هي متوسط المعالجة } \tau_i$$

7. إذا كان النموذج عشوائيا فإن  $\tau_i$  تمثل متغير عشوائي، وهنا أيضا الإفتراض أن القيم العشوائية  $\tau_i$

تتوزع توزيعا طبيعيا بمتوسط صفر وتباين  $\sigma_{\tau_i}^2$  أي أن

$$\tau_i \sim N(0, \sigma_{\tau_i}^2).$$

### 2-3 تصميم القطاعات العشوائية الكاملة: Complete Block Design Randomized

يعتبر تصميم القطاعات العشوائية الكاملة من أكثر التصاميم إنتشارا وتطبيقا في مجال البحث العلمي

وهو التصميم الذي فيه:

1. تجمع الوحدات التجريبية في مجاميع أو تقسم إلى قطاعات بحيث تكون الوحدة التجريبية

الموجودة داخل أي مجموعة أو قطاع متجانسة نسبياً.

2. يكون عدد الوحدات التجريبية داخل كل قطاع مساوياً لعدد المعاملات المطلوب دراستها في

التجربة أي أن كل قطاع لابد أن يحتوي على جميع المعاملات وهذا هو معنى القطاع الكامل في

إسم التصميم.

3. توزيع المعاملات على الوحدات التجريبية داخل كل قطاع توزيعاً عشوائياً مستقلاً عن بقية

القطاعات العشوائية الأخرى.

ومن هذا يتضح أن التصميم يمكن استخدامه في حالة عدم تجانس الوحدات التجريبية بشرط أن يكون

الإختلاف بينها في إتجاه واحد ويمكن على أساس تقسيم الوحدات التجريبية إلى مجموعات أو قطاعات

تضم وحدات متجانسة بعدد المعاملات. ومن ذلك يمكن تلخيص مميزات تصميم القطاعات العشوائية

الكاملة في الآتي:

1. سهولة وضع التجربة وتنفيذها.

2. يفصل بين مجموع مربع الإنحرافات بين القطاعات ومجموع مربعات إنحرافات الخطأ التجريبي مما

يؤدي إلى خفض تباين الخطأ التجريبي.

3. مرونة التصميم حيث يسمح بمقارنة أي عدد من المعاملات في أي عدد من القطاعات.

4. يمكن تقدير قيم المشاهدات المفقودة.

وبالرغم من ذلك تصاحب هذا التصميم عدة عيوب وهي:

1. عدم تجانس الوحدات التجريبية داخل القطاع يؤدي إلى زيادة حجم الخطأ التجريبي.
2. تنقص كفاءة التصميم بزيادة عدد القطاعات.
3. نقل كفاءة التصميم في حالة تجانس القطاعات.

### 3-2-1 أساس عمل القطاعات:

#### الخطوة الأولى:

هي تجميع الوحدات المتشابهة معا لتكوين مجموعة متجانسة، وتسمى كل مجموعة مكونة على هذا الأساس قطاعا. وعلى ذلك القطاع يعني ببساطة مجموعة من الوحدات التجريبية التي تكون إما متجانسة أو على الأقل أكثر تجانسا من المجموعة الأصلية غير المقسمة. ولكي يكون القطاع كاملا لابد أن يحتوي على عدد من الوحدات التجريبية يماثل عدد المعاملات التي يراد تطبيقها في التجربة.

#### الخطوة الثانية:

هي توزيع المعاملات المختلفة عشوائيا عن الوحدات التجريبية داخل كل قطاع بحيث لا يتأثر التوزيع العشوائي للمعاملات داخل أي قطاع بما حدث في القطاعات الأخرى .

### 2-2-3 استخدام التصميم مع استخدام مشاهدة واحدة لكل وحدة تجريبية

R.C.B.D With One Observation Per Experimental Unit:

(1) تمثيل البيانات برموز جبرية:

Symbolical representation of the data

بعد إجراء التجربة وتسجيل قيم المشاهدات الخاصة بالوحدة التجريبية فإن هذه البيانات الأولية يمكن تنظيمها في جدول وتمثيلها برموز جبرية

النموذج الرياضي للتجربة:

$$Y_{ij} = \mu$$

$$i = 1, 2, \dots, t$$

$$j = 1, 2, \dots, r$$

حيث:

$Y_{ij}$  : المشاهدة من المعالجات  $i$  في القطاع  $j$

$\mu$  : المتوسط العام

$T_i$  : تأثير المعالج

تأثير القطاع :  $\rho_j$

الخطأ العشوائي للمعالجة أ في القطاع ز :  $\epsilon_{ij}$

النموذج التقديري

$$y_{ij} = \hat{\mu}_j$$

ويفترض من هذا التصميم أن مجموع تأثيرات المعاملات المقدرة يساوي صفرا وكذلك مجموع تأثيرات

القطاعات المقدرة يساوي صفرا والخطأ العشوائي أي أن:

$$\sum_{i=1}^t \hat{t}_i =$$

وكالاتي:

$$= \sum_{i=1}^t [\bar{y}_i]$$

$$= \sum_{i=1}^t \bar{y}_i$$

$$= \sum_{i=1}^t \bar{y}_i$$



$$= \sum_{i=1}^t \bar{y}_i$$

$$= \sum_{i=1}^t \bar{y}_i$$

---

$$\sum_{i=1}^r \hat{\rho}_i =$$

$$= \sum_{i=1}^r [\bar{y}_i]$$

$$= \sum_{i=1}^r \bar{y}_i$$

$$= \sum_{i=1}^r \bar{y}_i$$

$$= \sum_{i=1}^r \bar{y}_i$$

$$= \sum_{i=1}^r \bar{y}_i$$

---

$$\sum_{j=1}^c \hat{\rho}_j =$$

$$= \sum_{j=1}^c [\bar{y}_j]$$

$$= \sum_{j=1}^c \bar{y}_j$$

$$= \sum_{j=1}^c \bar{y}_j$$

$$= \sum_{j=1}^c \bar{y}_j$$

---


$$\sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^c \varepsilon_{ij}$$

$$= \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^c \varepsilon_{ij}$$

$$= y_{..} -$$

$$= \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^c \varepsilon_{ij}$$

$$t = c = r$$

$$\sum_{k=1}^t \frac{y_{..}}{t} =$$

$$= y_{..} -$$

### 3-2-3 جدول تحليل التباين ANOVA Table:

يوضح جدول تحليل التباين لتجارب تصميم القطاعات العشوائية الكاملة موضحا به المعادلات التي تلخص طرق الحسابات المطلوبة، وذلك في حالة تسجيل مشاهدة واحدة لكل وحدة تجريبية.

جدول (1-3) يوضح جدول تحليل التباين

| V.O.S     | Df         | SS  | MS                      | F                 |
|-----------|------------|---|-------------------------|-------------------|
| Blocks    | r-1        | $ssb = \frac{\sum y_{.j}^2}{t} - \frac{y_{..}^2}{rt}$ | $MSB = \frac{SSB}{r-1}$ | $\frac{MSB}{MSE}$ |
| Treatment | t-1        | $sst = \frac{\sum y_{i.}^2}{r} - \frac{y_{..}^2}{rt}$ | $MSt = \frac{SSt}{t-1}$ | $\frac{MSt}{MSE}$ |
| Error     | (r-1)(t-1) | SSE=SST-  | MSE=                    |                   |

|       |      |  |                          |  |
|-------|------|--|--------------------------|--|
|       |      | SSt-SSb  | $\frac{SSE}{(r-1)(t-1)}$ |  |
| Total | rt-1 | SST=<br>$\sum \sum y_{ij}^2 - \frac{y_{..}^2}{rt}$ |                          |  |

### 4-2-3 تقدير التأثيرات بإتباع طريقة المربعات الصغرى:

#### Leas Square Estimation of Effect

يمكن الوصول إلى تقديرات لمتوسط المجتمع  $\hat{\mu}$  ولكن من تأثيرات المعاملات  $\tau_1, \tau_2, \dots, \tau_r$  وتأثيرات القطاعات من باستخدام طريقة المربعات الصغرى.

عند تقدير التأثيرات الخاصة بالمعادلة الرياضية للتصميم العشوائي الكامل وذلك بمفاضلة معادلة مجموع مربع إنحرافات الخطأ جزئياً بالنسبة لكل المتغيرات ومساواة النتائج بالصفر. وفي هذه الحالة فإن مجموع مربعات الإنحرافات الذي نريده بأن يكون أقل ما يمكن (مجموع مربع إنحرافات الخطأ) هو:

$$R = \sum_{ij}$$

وبذلك نحصل على معادلات التفاضل:

$$\frac{\partial R}{\partial \hat{\mu}} = -$$

$$\frac{\partial R}{\partial \tau_i} = -$$

$$\frac{\partial R}{\partial \rho_j} =$$

وتؤدي مجموعة التفاضل إلى المعادلات المستقلة التالية:

معادلة المتوسط العام للمجتمع  $\hat{\mu}$  وهي:

$$Y \cdot \cdot = r$$

معادلات لتأثيرات المعاملات  $t_1, t_2, \dots, t_t$  وهي:

$$Y_1 \cdot = r$$

$$Y_2 \cdot = r$$

$$Y_t = r$$

معادلات لتأثير القطاعات  $r_1, r_2, \dots, r_r$  وهي:

$$Y \cdot 1 =$$

$$Y \cdot 2 =$$

$$Y \cdot r =$$

ولكي يمكن الوصول إلى تقديرات للتأثيرات بحل معادلات الإرتداد الجزئية السابقة لابد أن نتذكر الإفتراضات التي فرضناها سابقا عند الكلام على النموذج الرياضي وهي:

$$\sum \tau_i =$$

وعلى ذلك فإن القيمة التقديرية لمتوسط المجتمع  $\hat{\mu}$  هي:

$$\hat{\mu} = \frac{y_{..}}{rt}$$

أي ان متوسط المجتمع يقدر بقيمة المتوسط العام لجميع مشاهدات التجربة والقيمة التقديرية لتأثير المعاملة هي:

$$\hat{\tau}_i = y_{i.}$$

أي أن متوسط المجتمع يقدر بقيمة إنحراف متوسط تلك المعاملة على المتوسط العام للتجربة والقيمة التقديرية لتأثير القطاع  $j$  هي:

$$\hat{r}_j = \bar{y}_{.j}$$

أي أن تأثير أي قطاع يقدر بمقدار إنحراف متوسط ذلك القطاع عن المتوسط العام للتجربة أما القيمة التقديرية للخطأ التجريبي الخطأ بالملاحظة  $y_{ij}$  فهي:

$$\hat{\epsilon}_{ij} = y_{ij} - \mu$$

وذلك لأننا نعرف أن قيمة الملاحظة  $y_{ij}$  حسب النموذج الرياضي هي:

$$y_{ij} = \mu + \epsilon_{ij}$$

وعلى ذلك فإن قيمة  $\epsilon_{ij}$  من هذه المعادلات تساوي :

$$\epsilon_{ij} = y_{ij} - \mu$$

وبالتعويض عن قيم كل من  $\mu$  و  $t_i$  و  $r_i$  بقيمها التقديرية السابقة نحصل على :

$$\hat{\epsilon}_{ij} = y_{ij} - \mu$$

وبإختصار هذه المعادلة نحصل على المعادلة السابقة لتقدير  $\epsilon_{ij}$  وهي :

$$\hat{\epsilon}_{ij} = y_{ij} - \mu$$

### 3-2-5 تقدير مكونات التباين : Estimation of Variance Components

في جدول تحليل التباين فإن التباين المتوقع للخطأ التجريبي هو  $\sigma_e^2$  وقيمه التقديرية هي القيمة المحسوبة من التجربة لتباين الخطأ أي أن :

وكذلك فإن التباين بين المعاملات ومكوناته هي  $\sigma_e^2 + r\sigma_e^2$  يقدر بقيمة التباين بين المعاملات المحسوبة من التجربة وعلى ذلك فإن :

وعليه نستطيع تقدير تأثيرات تباينات المعاملات كما يلي:

كما أن تباين أي مشاهدة في التجربة هو:

والإنحراف القياسي (الخطأ القياسي) لأي مشاهدة هو:

وتباين متوسط أي معاملة هو:



والإنحراف القياسي (الخطأ القياسي) لمتوسط أي معاملة هو:

الخطأ القياسي للفرق بين متوسطي أي معاملتين هو:

وتباين الفرق بين متوسطي أي معاملتين هو:

ويمكننا بمعرفة الخطأ القياسي لمتوسط أي معاملة أن نحدد حدود الثقة حول متوسط المعاملة  $(\mu_i =$

$t_i) \mu + t_i$  فإذا افترضنا أننا نريد تحديد حدود الثقة حول متوسط معلمة عند مستوى 95.7 مثلاً فإننا

نستخرج قيمة  $t$  الجدولية من جدول توزيع  $t$  عند مستوى 0.05 وعند درجات حرية للخطأ ثم نحدد بأخذ

الحد الأعلى والحد الأدنى من حدود الثقة كما يلي:

الحد الأعلى:

الحد الأدنى:

ويمكن التعبير عن ذلك بأن متوسط المعاملة يقع في المجال:

### 6-2-3 الكفاءة النسبية لتصميم القطاعات العشوائية الكاملة مقارنة بالتصميم العشوائي الكامل

في بعض الأحيان يرغب الباحث في تقدير الكفاءة التي حدثت من استخدامه تصميم القطاعات العشوائية الكاملة بما كان من الممكن فيما لو كانت المعاملات قد وزعت توزيعاً عشوائياً كاملاً على جميع الوحدات ومعنى ذلك أنه يود أن يعرف ما إذا كان قد كسب فعلاً أم خسر كنتيجة لتجميعه الوحدات التجريبية في قطاعات متجانسة ويمكن توضيح الكفاءة النسبية R.E لتصميم القطاعات العشوائية الكاملة مقارنة بالتصميم العشوائي الكامل ومعبراً عنها كنسبة مئوية بالمعادلة

$$R.E = \frac{(r-1)MSb + t(r-1)MSe}{(tr-1)MSe} \times 100$$

### 7-2-3 البيانات المفقودة وكيفية تقديرها

قد تفقد أحياناً لأي سبب من الأسباب بيانات واحدة أو أكثر من المشاهدات من جدول بيانات تجار تصميم القطاعات العشوائية الكاملة فقد تصاب النباتات بمرض مثلاً أو يحدث خطأ في التسجيل مما يترتب عليه عدم صحة القيمة المسجلة وبالتالي عدم إمكانية الاستفادة منها واعتبارها مفقودة وفي مثل هذه الحالات طالما أن فقد الوحدة التجريبية مستقل عن تأثير المعاملات أي أن تأثير المعاملة لم يكن سبباً في فقد الوحدة التجريبية فإننا لا نستطيع تعويض قيمة المشاهدة الغائبة وإنما من الممكن حساب قيمة تقديرية للمشاهدات المفقودة وذلك نظراً لأن أي وحدة تجريبية مرتبطة مع بوحدات تجريبية أخرى موجودة في نفس القطاع وكذلك ترتبط أيضاً بوحدات تجريبية أخرى أخذت معها نفس المعاملة، وبالتالي يمكن الاستفادة من هذه العلاقات بتقدير قيمة المشاهدة المفقودة .

ولكي نحسب قيمة المشاهدة المفقودة الخاصة بالوحدة التجريبية التي أخذت المعاملة  $i$  وموجودة في القطاع  $j$  نطبق المعادلة التالية

$$\hat{y}_{ij} = \frac{ty_{i.} + ry_{.j} - y_{..}}{(t-1)(r-1)}$$

حيث أن :

$\hat{y}_{ij}$  : هي القيمة المقدرة للمشاهدة المفقودة

$t$  : عدد المعاملات في التجربة

$r$  : عدد القطاعات المستخدمة

$y_{i.}$  : مجموع المشاهدات المتبقية والتي أخذت نفس المعاملة التي أخذتها المشاهدة المراد تقديرها

$y_j$  : مجموع المشاهدات المتبقية داخل القطاع الذي فقد المشاهدة المراد تقديرها

$y$  : المجموع الكلي للمشاهدات الموجودة

وبعد حساب القيمة التقديرية للمشاهدة المفقودة ندخل هذه القيمة في مكانها المحدد ضمن جدول البيانات، ثم نجري عمليات التحليل الإحصائي كالمعتاد مع إنقاص درجة حرية من الدرجات الكلية ومن درجة حرية الخطأ عن كل مشاهدة مفقودة أجري تقديرها وذلك لأن القيمة المقدره لا يمكن إعتبارها حرة

وعند غياب مشاهدين من التجربة فإننا نستطيع أن نعوض عن المشاهدة الثانية بقيمة متوسط المعاملة الخاصة بها، ثم نقوم بحساب قيمة المشاهدة الأولى بإعتبار أن المشاهدة الثانية معلومة القيمة بإستخدام المعادلة السابقة. ثم نعيد تقدير المشاهدة الثانية باستخدام القيمة الأخيرة المقدره للمشاهدة الأولى وهكذا حتى يتم لنا الحصول على قيمتين متساويتين لكل مشاهدة مفقودة. أما إذا حدث وفقد قطاع وفقد قطاع بأكمله أو فقدت معاملة ما من جميع القطاعات فإن هذا الغياب لا يؤثر في تحليل البيانات حيث يمكن الإستمرار في التحليل كالمعتاد وذلك بإعتبار أن عدد القطاعات هو  $(r-1)$  أو عدد المعاملات هو  $(t-1)$

### 8-2-3 استخدام RCBD مع تسجيل أكثر من مشاهدة للوحدة التجريبية

#### RCBD With More Than One Observation Per Experimental Unit

في كثير من التجارب قد تؤخذ عينات من كل وحدة تجريبية وتسجل منها مشاهدات وبذلك يكون هناك أكثر من مشاهدة لكل وحدة تجريبية وفيما يلي فكرة عامة عن مثل هذه التجارب .

#### النموذج الرياضي لتصميم RCBD Linear Model

من الممكن وصف مثل هذه التجارب بالنموذج الرياضي التالي والذي يبين أن قيمة أي مشاهدة في التجربة يمكن تمثيلها بالمعادلة الخطية الموضحة

$$y_{ijk} = \mu + \tau_i + \rho_j + \varepsilon_{ij} + \varepsilon_{ijk}$$

حيث أن

$y_{ijk}$ : هي قيمة المشاهدة الخاصة بالعينة K التي أخذت من القطاع J من الوحدة التجريبية التي أخذت  
المعاملة I

$\mu$ : المتوسط العام للمجتمع (مجتمع المشاهدات)

$\tau_i$ : تأثير المعاملة I

$\rho_j$ : تأثير القطاع J

$\varepsilon_{ij}$ : تأثير الخطأ التجريبي

$\varepsilon_{ijk}$ : تأثير خطأ العينة

ويمكن تقدير هذه التأثيرات وهي عبارة عن قيم ثابتة خاصة بالمجتمع محسوبة من بيانات التجربة بإتباع نفس الطريقة التي سبق أن أوضحناها عند مناقشة النموذج الرياضي لتصميم القطاعات العشوائية الكاملة وذلك بإستخدام طريقة أقل مجموع إنحرافات لتقدير الثوابت

تحديد عدد القطاعات أو التكرارات

من الأشياء المهمة التي تواجهنا عادة عند تصميم التجربة هو تحديد عدد القطاعات المناسب فزيادة عدد القطاعات يتبعها زيادة في كفاءة التجربة ولكن يصاحبها زيادة في التكاليف والجهد والوقت لذلك علينا أن أن نوازن بين الإتجاهين

### 3-3 تجانس التباينات

للحصول على نتائج وقرارات صائبة هناك بعض الشروط يجب توافرها في البيانات، وعلى الباحث التأكد من توفر هذه الشروط قبل القيام بتحليلها، وأهم هذه الشروط هي تجانس التباينات وتوجد عدة طرائق

للكشف عن تجانس التباينات

أو لاختبار الفرضية الآتية:

$$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \dots = \sigma_k^2$$

$$H_1: \text{ساوية}$$

من أهم الإختبارات هو (Levene Test) الذي يستخدم الإحصاءة

$$W = \frac{(N - K) \sum_{I=1}^K N_i (Z_i - Z_{..})^2}{(k - 1) \sum_{i=1}^k \sum_{j=1}^N (Z_{ij} - Z_{i.})^2} \dots\dots\dots(1)$$

حيث أن:

$N_i$  تمثل عدد القيم في المجموعة  $i$ ،  $N$  تمثل العدد الكلي لكل المجموعات في حين تمثل  $Z_{ij} = |y_{ij} - \bar{y}_i|$ ،

وتمثل  $\bar{y}_i$  متوسط المجموعة  $i$ ، وأن  $Z_{..} = \frac{1}{N} \sum_{I=1}^K \sum_{j=1}^{N_i} Z_{ij}$  يساوي المتوسط العام ل  $Z_{ij}$  وأن وسط  $Z_{ij}$  في

المجموعة  $i$  هو  $Z_{i.} = \frac{1}{N_i} \sum_{j=1}^{N_i} Z_{ij}$  وتقارن قيمة  $W$  مع  $F(\alpha, k - 1, N - k)$

تعدُّ نظرية الموجة الصغيرة ( wavelet theory ) من النظريات الحديثة والمهمة ذات الاستخدامات الواسعة والمختلفة في شتى المجالات النظرية والتطبيقية ، نشأت وتطورت في نهاية القرن الماضي وبالتحديد خلال العقدين الأخيرين مع تطور علوم ونظريات الحاسوب والرياضيات من قبل العالم [Yves Meyer] ، وهي عبارة عن أداة رياضية تُستخدم كتحويل ( Transformation ) لعمليات الإشارة (signal processing) وتقليل الضوضاء وضغط البيانات وتحليل المعلومات من خلال التردد ( Frequency ) فضلاً عن الزمن (Time) متفوقاً على تحويل فوريير (Fourier Transformation) الذي يحلل المعلومات عن طريق التردد فقط مهملًا عامل الزمن ، وسميت بالموجة الصغيرة لتموجها (waving) أعلى وأسفل المحور الأفقي (x-axis) على شكل ذبذبات (oscillates) طفيفة مقارنة بدالة الجيب (sin) التي تعتبر موجة كبيرة (big wave) ، وبشكل تحويل الموجة الصغيرة مع قطع العتبة (Threshold) مرشحاً جديداً يدعى مرشح الموجة الصغيرة (Wavelet Filter) يضاف إلى المرشحات المعروفة سابقاً مثل مرشح وينر (Wiener Filter) ومرشح كالمن (Kalman Filter) .

نظرية الموجة الصغيرة من نتاج عدة بحوث أجراها باحثون في علوم الرياضيات والفيزياء والهندسة وساهمت جميعها في تكوين قواعد جديدة أو تحويلات متقطعة أو مستمرة للموجة الصغيرة ، ولديها استخدامات عديدة منها على سبيل المثال لا الحصر ، بدايةً في مجال الهندسة الكهربائية (Electrical Engineering) ، علوم فيزياء الأرض (Geophysicist) المقدمة من قبل [Jean Morlet and (1997) ; Kumer and Foufoula-Georgiou , (1997) ; French, (1982) ، تحليل إشارة الزلازل (

( seismic signal analysis ) المقدمة من قبل [ Alex Grossmann and French, (1984) ] ،  
ضغط البيانات مثل بصمات الأصابع وتقليل كلفة تخزينها في الحاسبة الالكترونية ، [Yves Meyer ،  
(1989) Coifman , Ronald , R, دراسة حركات المناخ (Climate Dynamics) المقدمة من  
قبل [Meyers et. Al. , (1993) ; Weng and Lau , (1994) ; Torrence and Compo ،  
(1998) ] ، تحليل الصور (Image Analysis) وتتقيتها المقدمة من قبل (Nason et., al., (2000)  
[ باستخدام الموجة الصغيرة ذات البعدين ( Two Dimension ) ، واستخدمت معاملات الموجة  
الصغيرة في تحليل الإشارة المكانية (Spatial Traffic Analysis) المقدمة من قبل [Mark Crovella  
(2001) and Eric Kolaczyk ، كما أن للموجة الصغيرة استخدامات حديثة في علوم الاقتصاد  
وإدارة الموارد المالية ( Economics and Finance ) المقدمة من قبل [Ramazan Gencay,  
(2002) Faruls Selguk , Brandon Whitcher ] .

فضلاً عن استخدامها في علوم الإحصاء مثل حل المسائل الأولية لعملية الإشارة المقدمة من قبل

[ Hall (1994) ] ، تقدير دالة الكثافة الاحتمالية [ Donoho , D.,I., and Johnstone , I.,M., (1994) ]  
and Patil , (1995) ; Donoho , D.,I. , et., al, (1996) ; Pener and Dechevsky,  
(1997) ; Vannucci and Vidakovic, (1997) ; Herrick , Nason and Silverman ,  
(2002) ] ، مسائل نقطة الانقلاب [Ogden and Parzen,(1996a,b) ] ، اختبار الفرضيات  
الإحصائية [Fan,(1996) ] ، تقدير دالة المعولية [Antoniadis , Gregoire and Nason



[ Yi Zhang and (1999) ، قطع العتبة ( Thresholding ) وترشيح مقدرات دالة الترجيح  
[Gudrun Carl and Ingolf Khn , Jamce Callan, (2002) تحليل نماذج الانحدار ،  
(2006) ، واستخدمت من قبل الباحث محمد حبيب في تحليل النماذج غير المعلمية في حين استخدمت  
في التشخيص من قبل الباحث مهدي البياع عام (2009) .

### 3-4 مرشح الموجة الصغيرة

الموجة الصغيرة أداة رياضية يتيح لها تجزئة البيانات إلى مركبين رئيسيين: الأول التقريب الذي  
يحسب من المعدلات عند آخر مستوى من مستويات القياس. الثاني التفصيل (Details) الذي يمثل  
الاختلافات في المعدلات عند عدة قياسات مختلفة , وتعتبر الموجة الصغيرة دالة قيمة حقيقية معرفة على  
محور حقيقي كامل وتتذبذب صعوداً ونزولاً بشكل منتظم حول الصفر وتكون أصغر نسبياً مقارنة مع دالة  
(Sin) التي تعتبر موجة كبيرة , ولكي يطلق عليها دالة موجة صغيرة يجب أن يكون تكامل دالتها على  
الفترة  $(-\infty, \infty)$  مساوياً للصفر في حين أن تكامل مربع دالتها على الفترة  $(-\infty, \infty)$  يجب أن يساوي  
الواحد.

استخدمت الموجة الصغيرة مع بعض أنواع قطع العتبة (Threshold) كمرشح لتنقية البيانات من التلوث  
الذي يمكن أن تتعرض له وذلك من خلال استخدام معاملات التحويل المنقطع للموجة الصغيرة الملائم  
لتلك البيانات وعلى التقليل غير الخطي البسيط لها من خلال معاملتها مع أحد أنواع قطع العتبة.

### 5-3 التحويل المتقطع للموجة الصغيرة Discrete Wavelet Transformation

تحليل الموجة الصغيرة يتضمن موضوعي<sup>١</sup> تمثيل المشاهدات بدالة خطية أو غير خطية ذات مركب<sup>٢</sup> وتحويل الموجة الصغيرة (Wavelet Transformation) بنوعيه المتقطع والمستمر والذي يقابل تحويل فوريير (Fourier Transformation) في تحليل مشاهدات السلسلة الزمنية وأن معاملات التحويل المتقطع للموجة الصغيرة هي عبارة عن معاملات تلخص معلومات كل المشاهدات بعدد أقل وتتموضع في مجال الزمن والتردد مقارنة مع تحويل فوريير الذي يحتاج إلى معاملات أكثر ويتموضع في مجال التردد فقط مهملًا عامل الزمن وللحصول على معاملات التحويل المتقطع للموجة الصغيرة (DWT) لدينا ما يأتي:

$$\underline{X} = [x_0 \ x_1 \ \dots \ x_{n-1}]^T$$

مشاهدات عينة عشوائية لظاهرة معينة لها حجم  $n$  يمثل عددا صحيحا ناتج من  $2^{j_0}$  حيث أن  $j_0$  يمثل عدد موجب صحيح وهو عدد المستويات المستخدمة في التحليل والتي تحدد قيمتها بحجم العينة  $n$  من خلال فرض أنها أقل أو تساوي  $\log_2(n)$  لكي يكون التحليل ذا معنى أو هدف حقيقي.

أفرض لدينا  $W$  تمثل مصفوفة معاملات موجة صغيرة متقطعة حجمها  $(n \times n)$

متعامدة طبيعية (Orthonormal) فإن:

$$\underline{W} = wX \quad \dots\dots\dots(2)$$

أي أن  $W$  تمثل متجه معاملات (DWT) ونتيجة التعامد الطبيعي يمكن إعادة قيم المشاهدات الأصلية من خلال الصيغة الآتية:

$$\underline{X} = w^T W \dots \dots (3)$$

وهذا يعني أنه يمكن الحصول على  $W$  من  $X$  وكذلك العكس صحيح أي أن  $(X \Leftrightarrow W)$ ، ومن خلال تجزئة معاملات (DWT) التي حصلنا عليها من الصيغة (3) نلاحظ أن :

$$\underline{W}' = [V$$

أي أن  $W_j$  تحتوي على  $(n_j = n/2^j)$  معاملات موجة صغيرة تمثل معاملات التفصيل ويرمز لها اختصاراً (CD) والذي يلخص الاختلافات الحاصلة في المعدلات عند القياس  $\tau_j = 2^{j-1}$  علماً أن  $j = 1, 2, \dots, j_0$  وأن  $\tau_j$  تمثل قياساً زوجياً قياسياً مع قياس طبيعي  $\Delta\tau_j$ ، في حين أن  $V_{j_0}$  تحتوي على معاملات القياس (Scaling) أو ما تسمى بمعاملات التمهيد (Smoothing) أو التقريب (Approximation) والمتكونة من خلال حساب المعدلات عند القياس  $(\lambda_{j_0} = 2^{j_0})$ .

### 6-3 التحويل المتقطع للموجة الصغيرة كمرشح (DWT) as Filter

يمكن استخدام معاملات التحويل المتقطع للموجة الصغيرة المتعامدة الطبيعية كمرشحات للمشاهدات التي تعرضت إلى التلوث والمقدمة من قبل الباحثين Peravali و Morris عام (1999) وذلك بالاعتماد على التي الموجة المعتمدة على  $L$  الصغيرة والقياس لتمثل مرشحات قيم حقيقية ذوات طول محدد خصائص الموجة الصغيرة فضلاً عن خاصية التعامد الطبيعي، فبالنسبة لمرشح الموجة الصغيرة

يرمز له ب  $\{h_l; l = 0, 1, \dots, l - 1\}$  بحيث أن  $h_0 \neq 0$  و  $h_{l-1} \neq 0$  لتمثل أيضاً عرض المرشح (Filter Width) وهي يجب أن تكون عددا زوجيا، وعلى فرض أن  $h_l = 0$  عندما  $l < 0$  و  $l \geq L$  ويسمى مرشح الموجة الصغيرة  $h_l$  أيضا بعبور عالي (High-Pass) إذا كان مجموع معاملاتها يساوي الصفر ومجموع مربعات معاملاتها يساوي الواحد مرشح التحويل المتقطع للموجة الصغيرة نحصل عليه من خلال ما يأتي:

$$2^{j/2} \bar{W}_{j,k} = \sum_{l=0}^{L_j-1} h_{j,l} X_{k-l \bmod n} \quad ; \quad k = 0, 1, \dots, n - 1 \dots \dots (5)$$

حيث أن  $h_{j,l}$  تمثل مرشح الموجة الصغيرة عند المستوى  $z$  وأن المرشح معدوم وموزع على كل المشاهدات فأن معاملات التحويل المتقطع للموجة الصغيرة تكون كما يأتي:

$$W_{j,k} = 2^{j/2} \bar{W}_{j,2^j(k+1)-1} \quad ; \quad k = 0, 1, \dots, n - 1 \dots \dots (6)$$

$W_{j,k}$  تمثل العنصر  $W_j$  عند تسلسل المشاهدة  $K$  وأن مرشح التحويل المتقطع للموجة الصغيرة عند المستوى  $z$  هو عبور حزمة (Band-pass) مع حزمة عبور  $\left[ \frac{1}{2^{j+1}}, \frac{1}{2^j} \right]$  مع ملاحظة أن القياس عند المستوى  $l$  يتعلق بفترة الترددات. كما يمكن تجزئة مرشح التحويل المتقطع للموجة الصغيرة إلى مرشح موجة  $h_l$  ذات عبور عال مع حزمة عبور  $[0, 1/2^{j_0}]$  ومرشح القياس  $g_l$  (التقريب  $(V_{j_0})$  ذات عبور واطئ (Low-pass) مع حزمة عبور  $[0, 1/2^{j_0+1}]$  والتي يمكن الحصول عليها من خلال العلاقة الآتية:

$$g_1 = (-1)^{l+1} h_{L-1-l} \quad \text{for} \quad l = 0, 1, \dots, L - 1 \dots \dots (7)$$

مرشح القياس يجب أن يكون مجموع معاملاته يساوي  $\sqrt{2}$ ، وطاقة الوحدة تساوي الواحد في حين تكون متعامدة لزحزحات زوجية ومتعامدٌ أيضاً مع  $h_1$  عند زحزحات زوجية ومن خلال تطبيق  $g_1$  و  $h_1$  على مشاهدات العينة العشوائية يمكن التمييز بين ذبذبات التردد-العالي ووحيدات التردد-الواطئ.

### 7-3 تقليص معاملات مرشح التحويل المتقطع للموجة الصغيرة (DWT)

تعدّ طريقة تقليص معاملات مرشح الموجة الصغيرة أداة قوية لمعالجة المشاهدات الملوثة ومحاولة الحصول على تقدير للمشاهدة الحقيقية في حدود معاملات الموجة الصغيرة التي تضم كلا من إشارة الهدف (Target Signal) والتلوث (أو الضوضاء والتشويش) التي لا تستطيع الطرائق الخطية الاعتيادية التمييز بينهما , لذلك تستخدم قطع العتبة لمعاملات الموجة الصغيرة لمحاولة عزل التلوث عن الإشارة الحقيقية , وهناك أنواع عديدة منها مثلا قطع العتبة الصلبة (Hard)، الناعمة (Soft)، الوسيطة (Mid). ويمكن استخدام عدة طرائق لتقدير مستوى قطع العتبة  $\delta$  وأهمها طريقة قطع العتبة الشاملة (Universal Threshold) فإن قيم المعاملات  $W$  نحصل عليها من خلال الصيغة الآتية:

$$W_n^{(t)} = \begin{cases} 0 & ; \quad \text{if } |W_n| \leq \delta \\ \text{some nonzero value} & ; \quad \text{otherwise} \end{cases} \dots\dots\dots(8)$$

القيم غير الصفرية تكون بشكل متجه يمثل المعاملات المتبقية من معاملات التحويل المتقطع لمرشح الموجة الصغيرة (والذي يمثل أيضاً قطع العتبة الصلبة)، أي أن:

$$W' = W^{(t)} \dots\dots\dots(9)$$

ويكون من الطبيعي عددها أقل أو يساوي عدد معاملات مرشح التحويل المتقطع للموجة الصغيرة الأصلية

المتقطع للموجة الصغيرة الأصلية ، أي لدينا تقليص لعدد هذه المعاملات وهذا ما يسمى (Wave shrink) بينما تمثل  $\delta$  مستوى قطع العتبة الشاملة والتي نحصل عليها من خلال الصيغة الآتية :

$$\delta = \hat{e}_{(MAD)} \sqrt{2 \log n} \quad \dots (10)$$

حيث أن  $\hat{e}_{(MAD)}$  تمثل مستوى الضوضاء ويمكن تقديرها من خلال الصيغة الآتية:

$$\hat{e}_{(MAD)} = \frac{MAD}{0.6745} \quad \dots (11)$$

القيمة الثابتة ( 0.645 ) تمثل وسيط التوزيع الطبيعي القياسي في حين أن MAD يمثل الحد المطلق لوسيط المعاملات  $W_1$ ، أي أن:

$$MAD = median \left\{ |W_{1,0}| , |W_{1,1}| , \dots , |W_{1, \frac{N}{2}-1}| \right\} \quad \dots (12)$$

إنّ التعويض بمعاملات التحويل المتقطع للموجة الصغيرة بدلاً من القيم غير الصفريّة في الصيغة (8) نحصل على معاملات مرشح التحويل المتقطع للموجة الصغيرة المعدلة  $W'$  والتي عولجت باستخدام قطع العتبة الصلبة عند مستوى قطع عتبة مقدر باستخدام قطع العتبة الشاملة وهي الطريقة المستخدمة في الجانب العملي من هذا البحث.

أخيراً يمكن إعادة تغطية المشاهدات والحصول على مشاهدات أقل تلوّثاً ( $y$ ) من خلال حساب معكوس معاملات التحويل المتقطع للموجة الصغيرة المعدلة  $W'$  وذلك من خلال الصيغة الآتية :

$$y = w^T W' \quad \dots (13)$$

## الفصل الرابع

### الجانب التطبيقي

#### 1-4 تمهيد

لتطبيق الطريقة الاعتيادية والمقترحة تم تناول البيانات الاصلية وهي عبارة عن قراءات السكر في الدم لمرضى السكري بمستشفى الرباط والعينة مأخوذة عشوائياً بناءً على نوع العلاج ( treatment ) والفئات العمرية (Block).

جدول (1-4) قراءات السكر في الدم لمرضى السكري بمستشفى الرباط

| العمر \ المعالجة   | 30-40 | 40-50 | 50-60 | >60 |
|--------------------|-------|-------|-------|-----|
| أنسولين            | 180   | 309   | 186   | 304 |
| مدفورمين           | 70    | 520   | 151   | 430 |
| ديت كنترول         | 90    | 490   | 186   | 409 |
| داونيل             | 238   | 85    | 119   | 120 |
| أماريل             | 177   | 69    | 180   | 116 |
| داونيل + مدفورمين  | 140   | 506   | 84    | 71  |
| أماريل + مدفورمين  | 118   | 79    | 73    | 93  |
| أنسولين + مدفورمين | 209   | 230   | 105   | 88  |

المصدر: إعداد الباحث من الدراسة التطبيقية 2015م

تم إختبار تجانس تباين البيانات الأصلية داخل القطاعات كما تم إختبار مدى تأثير المعاملات (نوع العلاج) وتأثير القطاعات (العمر) بواسطة برنامج منتاب وكانت النتائج كما في الجدول (2-4)

جدول (2-4) تحليل البيانات الأصلية

| MSE   | قيمة-F<br>لإختبار<br>الإختلاف بين<br>المعاملات | قيمة-F<br>لإختبار<br>الإختلاف بين<br>القطاعات | القيمة الاحتمالية<br>لإختبار الإختلاف بين<br>المعاملات | القيمة الاحتمالية<br>لإختبار الإختلاف<br>بين القطاعات | القيمة الاحتمالية<br>لإختبار تجانس<br>القطاعات (العمر) |
|-------|--|---|--|---|--|
| 15092 | 1.54   | 2.42  | 0.210  | 0.095   | <b>0.009</b>   |

المصدر: إعداد الباحث من الدراسة التطبيقية 2015م

من خلال الإختبارات في جدول (2-4) نجد أنه لا يوجد فرقاً معنوياً بين تأثير المعاملات الثمانية أيضاً لا توجد فروق بين القطاعات كما يدل إختبار التجانس على وجود مشكلة عدم تجانس التباين ولهذا السبب نلجأ لإستخدام أحد التحويلات المناسبة الذي يتحقق معها تجانس التباين وإعادة إختبار البيانات المحولة (إستخدام اللوغريثم) بنفس الطريقة السابقة نحصل على الجدول (3-4)

جدول (3-4) تحليل البيانات المحولة

| MSE    | قيمة-F<br>لإختبار<br>الإختلاف بين<br>المعاملات | قيمة-F<br>لإختبار<br>الإختلاف بين<br>القطاعات | القيمة الاحتمالية<br>لإختبار الإختلاف<br>بين المعاملات | القيمة الاحتمالية<br>لإختبار الإختلاف<br>بين القطاعات | القيمة الاحتمالية<br>لإختبار تجانس<br>القطاعات (العمر) |
|--------|--|---|--|---|--|
| 0.0714 | 1.33   | 1.02  | 0.284  | 0.402   | 0.102  |

المصدر: إعداد الباحث من الدراسة التطبيقية 2015م



من خلال الإختبارات في جدول (3-4) نجد أنه لا يوجد فرقاً معنويّاً بين تأثير المعاملات الثمانية كما

لا توجد فروق بين القطاعات كما يدل إختبار التجانس على أنه لا توجد مشكلة عدم تجانس التباين

#### 2-4 الطريقة المقترحة

لتقليل التلوث الذي يمكن أن تتعرض له البيانات ومعالجة مشكلة عدم تجانس التباين بإستخدام الطريقة

المقترحة التي تعتمد مرشح الموجه الصغيرة هار المباشرة (fh) والمستخدم مع قطع العتبة الصلبة (hh)

،الناعمة (hs)،الوسيطه hm والثابتة(hf) واستخدام مرشح الموجة الصغيرة(db2) المباشرة (fd)

والمستخدم مع قطع العتبة الصلبة (dh) ،الناعمة (ds) ،الوسيطه (dm) والثابتة (df) من خلال برنامج

بلغة ماتلاب وكانت نتائج الترشيح للبيانات الأصلية ملخصة من خلال جدول (4-4)

جدول (4-4) البيانات المرشحة

| Fh       | Hh     | Hs     | hm      | Hf     | Fd      | Dh      | ds      | Dm      | Df     |
|----------|--------|--------|---------|--------|---------|---------|---------|---------|--------|
| -12.7279 | 152.75 | 52.24  | 104.481 | 0.7534 | 61.471  | 105.705 | 130.116 | 60.232  | 0.1165 |
| 7.7782   | 152.75 | 52.24  | 104.481 | 0.7534 | 130.377 | 102.65  | 27.061  | 54.122  | 0.0788 |
| -1.4142  | 152.75 | 52.24  | 104.481 | 0.7534 | 100.67  | 158.886 | 83.297  | 128.059 | 0.773  |
| -10.4652 | 152.75 | 52.24  | 104.481 | 0.7534 | 129.137 | 199.235 | 123.647 | 180.547 | 1.2712 |
| 4.3134   | 152.75 | 52.24  | 104.481 | 0.7534 | 209.084 | 223.698 | 148.109 | 211.587 | 1.5732 |
| 2.6163   | 152.75 | 52.24  | 104.481 | 0.7534 | 181.993 | 252.417 | 176.828 | 248.374 | 1.9277 |
| 1.5556   | 152.75 | 52.24  | 104.481 | 0.7534 | 129.384 | 265.249 | 189.66  | 263.713 | 2.0861 |
| -6.4347  | 152.75 | 52.24  | 104.481 | 0.7534 | 147.165 | 282.338 | 206.749 | 284.799 | 2.2971 |
| -7.0711  | 286    | 185.49 | 286     | 2.5419 | 235.042 | 303.684 | 228.095 | 311.632 | 2.5606 |

|          |        |         |         |        |         |         |         |         |         |
|----------|--------|---------|---------|--------|---------|---------|---------|---------|---------|
| -14.92   | 286    | 185.49  | 286     | 2.5419 | 382.686 | 323.889 | 248.301 | 336.925 | 2.81    |
| 2.1213   | 488.5  | 186.971 | 288.961 | 2.6661 | 504.771 | 306.803 | 197.093 | 286.912 | 2.0677  |
| 28.6378  | 83.5   | 184.01  | 283.039 | 2.4176 | 373.007 | 299.709 | 165.021 | 257.077 | 1.5911  |
| 1.1314   | 67.5   | 168.01  | 251.039 | 2.2028 | 103.921 | 0.996   | 90.079  | 123.412 | 1.3802  |
| -30.9006 | 504.5  | 202.971 | 320.961 | 2.8809 | 182.25  | 337.655 | 141.179 | 246.676 | 1.0982  |
| 30.1935  | 286    | 185.49  | 286     | 2.5419 | 329.439 | 208.56  | 113.611 | 194.514 | 1.0819  |
| -10.6773 | 286    | 185.49  | 286     | 2.5419 | 199.159 | 204.263 | 107.122 | 189.357 | 0.9944  |
| 3.1113   | 135.5  | 34.99   | 69.981  | 0.5218 | 165.785 | 194.789 | 94.991  | 177.765 | 0.8356  |
| 2.4749   | 135.5  | 34.99   | 69.981  | 0.5218 | 190.812 | 186.702 | 84.372  | 167.898 | 0.696   |
| -2.4749  | 135.5  | 34.99   | 69.981  | 0.5218 | 161.271 | 162.012 | 101.406 | 169.73  | 1.0782  |
| 4.7376   | 135.5  | 34.99   | 69.981  | 0.5218 | 157.572 | 141.771 | 111.031 | 168.428 | 1.3205  |
| -4.3134  | 135.5  | 34.99   | 69.981  | 0.5218 | 147.523 | 125.978 | 113.246 | 163.99  | 1.423   |
| 6.7882   | 135.5  | 34.99   | 69.981  | 0.5218 | 136.998 | 108.994 | 117.447 | 160.392 | 1.563   |
| 0.7778   | 135.5  | 34.99   | 69.981  | 0.5218 | 92.256  | 104.697 | 134.941 | 195.068 | 1.5928  |
| -2.2627  | 135.5  | 34.99   | 69.981  | 0.5218 | 75.88   | 97.001  | 148.874 | 219.488 | 1.6521  |
| -14.0714 | 315.75 | 114.731 | 226.606 | 1.6443 | 169.81  | 318.072 | 177.615 | 270.395 | 1.741   |
| -8.9095  | 315.75 | 114.731 | 226.606 | 1.6443 | 336.628 | 477.846 | 202.388 | 314.204 | 1.8219  |
| 1.4849   | 315.75 | 114.731 | 226.606 | 1.6443 | 432.598 | 261.049 | 126.59  | 195.67  | 1.1821  |
| 20.4354  | 315.75 | 114.731 | 226.606 | 1.6443 | 323.241 | 145.154 | 77.74   | 120.635 | 0.7354  |
| 0.2828   | 92     | 92      | 181.144 | 1.2348 | 136.072 | 130.161 | 55.838  | 89.101  | 0.4818  |
| 3.182    | 92     | 92      | 181.144 | 1.2348 | 74.455  | 88.131  | 26.715  | 45.911  | 0.1765  |
| -1.5556  | 92     | 92      | 181.144 | 1.2348 | 81.162  | 92.849  | 20.255  | 37.65   | 0.0643  |
| 0.3536   | 92     | 92      | 181.144 | 1.2348 | 85.701  | 85.04   | 7.723   | 20.03   | -0.0996 |

المصدر: إعداد الباحث من الدراسة التطبيقية 2015م

تم إختبار تجانس التباين وقيم جدول تحليل التباين لكل من المرشحات في جدول (4-5)

من خلال الجدول (4-5) نلاحظ أن مشكلة عدم تجانس التباين داخل القطاعات قد عولجت من خلال ثلاثة مرشحات (dh, ds,df) وأنه لا توجد فروق معنوية بين المعاملات ولا القطاعات وهذا ما تؤكد هقيم F

الجدول (4-5) إختبار تجانس التباين وقيم جدول تحليل التباين لكل من المرشحات

| MSE    | قيمة F- لإختبار الإختلاف بين المعاملات | قيمة F- لإختبار الإختلاف بين القطاعات | القيمة الاحتمالية لإختبار الإختلاف بين المعاملات | القيمة الاحتمالية لإختبار الإختلاف بين القطاعات | القيمة الاحتمالية لإختبار تجانس المعاملات | القيمة الاحتمالية لإختبار تجانس القطاعات | بعض المعايير المرشح |
|--------|--|---------------------------------------|--|---|---|--|---------------------|
| 148    | 1.13                                   | 0.08                                  | 0.384  | 0.969   | 0.499                                     | 0.019                                    | Fh                  |
| 9915   | 1.00                                   | 3.68                                  | 0.459  | 0.028   | 0.724                                     | 0.000                                    | Hh                  |
| 58.9   | 1.00                                   | 619.66                                | 0.459  | 0.000   | 1.000                                     | 0.000                                    | Hs                  |
| 236    | 1.00                                   | 326.48                                | 0.459  | 0.000   | 1.000                                     | 0.000                                    | Hm                  |
| 0.0213 | 1.00                                   | 308.76                                | 0.459  | 0.000   | 0.999                                     | 0.000                                    | Hf                  |
| 7714   | 2.21                                   | 5.27                                  | 0.076  | 0.007   | 0.005                                     | 0.007                                    | Fd                  |
| 10059  | 0.86                                   | 1.55                                  | 0.553  | 0.231   | 0.400                                     | 0.372                                    | Dh                  |
| 3886   | 0.13                                   | 1.67                                  | 0.995  | 0.205   | 0.265                                     | 0.066                                    | Ds                  |
| 8009   | 0.24                                   | 1.94                                  | 0.970  | 0.154   | 0.629                                     | 0.020                                    | Dm                  |
| 0.640  | 0.02                                   | 1.83                                  | 1.000  | 0.173   | 0.214                                     | 0.194                                    | Df                  |

لإختبار الإختلاف بينما حصل المرشح df على أقل قيمة MSE. لذلك تم إعتداد المرشح df لغرض المقارنة مع البيانات الأصلية والمحولة بإستخدام التحويل اللوغاريتمي كما في الجدول (4-6)

جدول (4-6) مقارنة المرشح df مع البيانات الأصلية والمحولة بإستخدام التحويل

| MSE    | قيمة-F لإختبار الإختلاف بين المعاملات | قيمة-F لإختبار الإختلاف بين القطاعات | القيمة الاحتمالية لإختبار الإختلاف بين المعاملات | القيمة الاحتمالية لإختبار الإختلاف بين القطاعات | القيمة الاحتمالية لإختبار تجانس القطاعات (العمر) | الطريقة                      |
|--------|---------------------------------------|--------------------------------------|--|---|--|------------------------------|
| 15092  | 1.54                                  | 2.42                                 | 0.210  | 0.095   | <b>0.009</b>                                     | البيانات الأصلية             |
| 0.0714 | 1.33                                  | 1.02                                 | 0.284  | 0.402   | 0.102  | البيانات المحولة             |
| 0.640  | 0.02                                  | 1.83                                 | 1.000  | 0.173   | 0.194  | البيانات المرشحة بإستخدام df |

المصدر: إعداد الباحث من الدراسة التطبيقية 2015م

من خلال الجدول (4-6) أعلاه نلاحظ أن مشكلة عدم تجانس التباين قد عولجت في الطريقتين ولكن قيمة p للمرشح df أفضل من قيمة p للتحويل اللوغاريتمي كما لا يوجد فرق معنوي لتأثير المعاملات والقطاعات وأن متوسط مربع الخطأ MSE أفضل لأنه أقل مقارنة مع MSE المقدر من البيانات الأصلية

تمت إعادة إختبار تجانس التباين وقيم جدول تحليل التباين لكل من المرشحات المذكورة في الجدول أعلاه

وتم تلخيصها من خلال الجدول (7-4)

جدول (7-4) تحليل التباين للبيانات المرشحة

| CRD<br>ONE WAY<br>ANVA |   | CRBD<br>(TWO WAY ANOVA) |   |  |   |  |                           |
|------------------------|---|-------------------------|---|--|---|--|---------------------------|
| MSE                    | القيمة<br>الاحتمالية<br>لإختبار<br>الإختلاف<br>بين<br>المعاملات | MSE                     | القيمة<br>الاحتمالية<br>لإختبار<br>الإختلاف<br>بين<br>المعاملات | القيمة<br>الاحتمالية<br>لإختبار<br>الإختلاف<br>بين<br>القطاعات | القيمة<br>الاحتمالية<br>لإختبار<br>تجانس<br>المعاملات | القيمة<br>الاحتمالية<br>لإختبار<br>تجانس<br>القطاعات | بعض<br>المعايير<br>المرشح |
| 131                    | 0.305   | 148                     | 0.384   | 0.969  | 0.499   | 0.019  | Fh                        |
| 13237                  | 0.634   | 9915                    | 0.459   | 0.028  | 0.724   | 0.000  | Hh                        |
| 4613                   | 1   | 58.9                    | 0.459   | 0.000  | 1.000   | 0.000  | Hs                        |
| 9819                   | 1   | 236                     | 0.459   | 0.000  | 1.000   | 0.000  | Hm                        |
| 0.840                  | 1   | 0.0213                  | 0.459   | 0.000  | 0.999   | 0.000  | Hf                        |
| 11833                  | 0.236   | 7714                    | 0.076   | 0.007  | 0.005   | 0.007  | Fd                        |

|       |       |       |       |       |       |       |           |
|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-------|-----------|
| 10752 | 0.592 | 10059 | 0.553 | 0.231 | 0.400 | 0.372 | <b>Dh</b> |
| 4408  | 0.957 | 3886  | 0.995 | 0.205 | 0.265 | 0.066 | <b>Ds</b> |
| 8948  | 0.979 | 8009  | 0.970 | 0.154 | 0.629 | 0.020 | <b>Dm</b> |
| 706   | 1     | 0.640 | 1.000 | 0.173 | 0.214 | 0.194 | <b>Df</b> |

المصدر: إعداد الباحث من الدراسة التطبيقية 2015م

من خلال الجدول (7-4) نلاحظ أن مشكلة عدم تجانس التباين قد عولجت من خلال ثلاثة مرشحات (dh, ds,df) وعولجت في جميع المرشحات بالنسبة للمعالجات وأنه لا توجد فروق معنوية بين المعاملات ولا القطاعات وهذا ما تؤكدته قيم F في النوعين من التصاميم بحسب الكفاءة النسبية لكل مرشح من المرشحات الثلاثة كما هو موضح بالجدول (8-4)

جدول (8-4) الكفاءة النسبية للمرشحات

| المرشح | الكفاءة النسبية |
|--------|-----------------|
| DH     | 0.924353        |
| DS     | 0.935406        |
| DF     | 0.951109        |

المصدر: إعداد الباحث من الدراسة التطبيقية 2015م

من خلال الجدول (8-4) أعلاه نجد أن الكفاءة النسبية عالية.

## الفصل الخامس

### النتائج والتوصيات

#### 1-5 النتائج

توصلت الدراسة للنتائج التالية:

1. إمكانية استخدام الطريقة المقترحة ( مرشح الموجة الصغيرة مع قطع العتبة ) في معالجة مشكلة

التلوث وعدم تجانس التباين في تصميم القطاعات العشوائية الكاملة.

2. بعض المرشحات المقترحة في هذا البحث تفوقت على بعض التحويلات المعروفة في معالجة

مشكلة التلوث وعدم تجانس التباين في تصميم القطاعات العشوائية الكاملة.

3. مرشح الموجة الصغيرة (db2) مع قطع العتبة الثابتة كان أفضل المرشحات طبقاً للبيانات

المستخدمة.

4. الحصول على MSE أقل بكثير من الطريقة المستخدمة مع البيانات الأصلية مع الحفاظ

على معنوية الفروق بين المعاملات.

5. تصميم القطاعات العشوائية الكاملة أكفا من التصميم العشوائي الكامل بعد حل مشكلة التلوث

وعدم تجانس التباين.

6. مرشح الموجة الصغيرة (db2) مع قطع العتبة الثابتة كان أفضل المرشحات في الحالتين طبقاً

للبينات المستخدمة.

## 2-5 التوصيات

من خلال النتائج التي توصلت اليها الدراسة يوصي الباحث بما يلي:

1. استخدام الطريقة المقترحة مرشح الموجة الصغيرة مباشرة أو مع قطع العتبة ( معالجة مشكلة

التلوث وعدم تجانس التباين في تصميم القطاعات العشوائية الكاملة.

2. استخدام مرشحات موجة صغيرة اخرى مع أنواع عديدة اخرى من قطع العتبة في معالجة مشكلة

التلوث وعدم تجانس التباين في تصميم القطاعات العشوائية الكاملة.

3. إجراء دراسة مستقبلية حول استخدام مرشحات موجة صغيرة مباشرة أو مع بعض أنواع من قطع

العتبة في معالجة مشكلة التلوث وعدم تجانس التباين في تصميم المربع اللاتيني أو بعض

التصاميم الأخرى.

4. إجراء دراسات اخرى حول استخدام مرشحات الموجة الصغيرة مباشرة أو مع قطع العتبة في تحليل

بعض التصاميم الخالية من مشكلة عدم تجانس التباين ومقارنتها مع التصاميم الاعتيادية من

خلال حساب الكفاءة النسبية.



## المصادر العربية

1. الراوي , خاشع محمود " , ( 1980 ) تصميم وتحليل التجارب الزراعية, " جامعة الموصل.
2. متي , فؤاد توما " , ( 1987 ) تطبيقات لبعض اختبارات التوزيع الحر في مجال تصميم وتحليل التجارب , " رسالة ماجستير في الاحصاء , جامعة بغداد.

## المصادر الإنجليزية

1. Abraham Maslow , (2002) , Histogram Smoothing Via the Wavelet Transform, University of Washington, NewYork.
2. Cochran , W. G. and Cox D. R. (1957) , " Experimental Designs " , Second Edition, John Wiley and Sons , Inc. , NewYork , USA.
3. Donald B. Percival , Muyin Wang and James E. Overland , (2004) , An Introduction to Wavelet Analysis with Application to Vegetation Time Series , University of Washington, NewYork , USA , p.7 , p.31 .
4. Donoho D. L. and Johnstone I. M. , (1994) , Ideal Spatial Adaptation by Wavelet Shrinkage , Biometrika , 81 , 425-55 .
5. Daubechies I. , (1992) , Ten Lectures on Wavelet ,Philadelphia :SIAM , pp.17-52 , pp.53-106

6. David L. Donoho and Iain M. Johnstone , (1994) ,Minimax Estimation via Wavelet Shrinkage , University of Stanford .
7. David M. Blei and John D. Lafferty , (2006) , Dynamic Topic Model, University of Stanford.
8. Leven , Howard ,(1960), " Robust Tests for Equality of Variances" , Stanford university press , pp. 287-292.

## الملاحق

### ملحق رقم (1) يوضح نتائج إختبار تجانس التباين وتحليل التباين

Worksheet size: 100000 cells

Retrieving project from file: C:\Users\m\Desktop\MTBWIN\data123.MPJ

Macro is running ... please wait

#### Homogeneity of Variance

Response data  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 33.225  | 71.374  | 540.95  | 4 | 1             |
| 100.629 | 216.172 | 1638.39 | 4 | 2             |
| 87.055  | 187.012 | 1417.39 | 4 | 3             |
| 31.191  | 67.005  | 507.84  | 4 | 4             |
| 24.786  | 53.245  | 403.55  | 4 | 5             |
| 95.904  | 206.020 | 1561.45 | 4 | 6             |
| 9.313   | 20.006  | 151.63  | 4 | 7             |
| 33.454  | 71.866  | 544.68  | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 18.595  
P-Value : 0.010

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 2.830  
P-Value : 0.027

Macro is running ... please wait

#### Homogeneity of Variance

Response data  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower | Sigma | Upper | N | Factor Levels |
|-------|-------|-------|---|---------------|
|-------|-------|-------|---|---------------|

|         |         |         |   |   |
|---------|---------|---------|---|---|
| 34.842  | 58.453  | 150.011 | 8 | 1 |
| 118.951 | 199.562 | 512.144 | 8 | 2 |
| 27.668  | 46.417  | 119.122 | 8 | 3 |
| 90.500  | 151.830 | 389.647 | 8 | 4 |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 16.785  
P-Value : 0.001

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 4.686  
P-Value : 0.009

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response log  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower    | Sigma    | Upper   | N | Factor Levels |
|----------|----------|---------|---|---------------|
| 0.060284 | 0.129503 | 0.98152 | 4 | 1             |
| 0.189721 | 0.407559 | 3.08894 | 4 | 2             |
| 0.157491 | 0.338322 | 2.56419 | 4 | 3             |
| 0.087379 | 0.187707 | 1.42266 | 4 | 4             |
| 0.091322 | 0.196178 | 1.48686 | 4 | 5             |
| 0.179714 | 0.386060 | 2.92600 | 4 | 6             |
| 0.042877 | 0.092109 | 0.69811 | 4 | 7             |
| 0.097661 | 0.209796 | 1.59007 | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 8.944  
P-Value : 0.257

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 1.775  
P-Value : 0.139

Macro is running ... please wait

## Homogeneity of Variance

Response log  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower    | Sigma    | Upper    | N | Factor Levels |
|----------|----------|----------|---|---------------|
| 0.109985 | 0.184520 | 0.473541 | 8 | 1             |
| 0.229082 | 0.384326 | 0.986309 | 8 | 2             |
| 0.095875 | 0.160848 | 0.412789 | 8 | 3             |
| 0.189932 | 0.318646 | 0.817752 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 6.565  
P-Value : 0.087

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 2.271  
P-Value : 0.102

Worksheet size: 100000 cells

Retrieving project from file: C:\USERS\M\DESKTOP\MTBWIN\DATA123.MPJ

Macro is running ... please wait

## Homogeneity of Variance

Response fh  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 4.3685  | 7.3290  | 18.8086 | 8 | 1             |
| 12.5005 | 20.9719 | 53.8208 | 8 | 2             |
| 2.3088  | 3.8733  | 9.9403  | 8 | 3             |
| 6.0020  | 10.0695 | 25.8417 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 17.910  
P-Value : 0.000

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 3.905  
P-Value : 0.019

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response fh  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 3.63725 | 7.8135  | 59.220  | 4 | 1             |
| 4.82671 | 10.3687 | 78.586  | 4 | 2             |
| 1.03429 | 2.2219  | 16.840  | 4 | 3             |
| 8.06274 | 17.3204 | 131.273 | 4 | 4             |
| 1.65829 | 3.5623  | 26.999  | 4 | 5             |
| 8.21390 | 17.6451 | 133.734 | 4 | 6             |
| 6.99442 | 15.0254 | 113.879 | 4 | 7             |
| 2.25189 | 4.8375  | 36.664  | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 16.128  
P-Value : 0.024

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 0.934  
P-Value : 0.499

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response hh  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 42.6321 | 91.582  | 694.11  | 4 | 1             |
| 42.6321 | 91.582  | 694.11  | 4 | 2             |
| 76.7893 | 164.959 | 1250.24 | 4 | 3             |
| 46.7048 | 100.331 | 760.42  | 4 | 4             |
| 18.2144 | 39.128  | 296.56  | 4 | 5             |
| 88.7241 | 190.597 | 1444.56 | 4 | 6             |
| 38.9290 | 83.627  | 633.82  | 4 | 7             |
| 38.9290 | 83.627  | 633.82  | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 7.705  
P-Value : 0.359

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 0.633  
P-Value : 0.724

Macro is running ... please wait

## Homogeneity of Variance

Response hh  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 0.0000  | 0.000   | 0.000   | 8 | 1             |
| 94.9156 | 159.238 | 408.658 | 8 | 2             |
| 0.0000  | 0.000   | 0.000   | 8 | 3             |
| 71.2886 | 119.599 | 306.932 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 125.466  
P-Value : 0.000

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 9.920  
P-Value : 0.000

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response hs  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 31.7927 | 68.2971 | 517.632 | 4 | 1             |
| 31.7927 | 68.2971 | 517.632 | 4 | 2             |
| 32.0913 | 68.9385 | 522.493 | 4 | 3             |
| 31.4951 | 67.6576 | 512.785 | 4 | 4             |
| 27.5406 | 59.1627 | 448.401 | 4 | 5             |
| 35.1399 | 75.4874 | 572.128 | 4 | 6             |
| 31.3065 | 67.2525 | 509.715 | 4 | 7             |
| 31.3065 | 67.2525 | 509.715 | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 0.159  
P-Value : 1.000

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 0.037  
P-Value : 1.000

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response hs  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 0.00000 | 0.0000  | 0.0000  | 8 | 1             |
| 5.58940 | 9.3772  | 24.0651 | 8 | 2             |
| 0.00000 | 0.0000  | 0.0000  | 8 | 3             |
| 7.24216 | 12.1500 | 31.1810 | 8 | 4             |



Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 49.718  
P-Value : 0.000

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 14.872  
P-Value : 0.000

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response hm  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 0.0000  | 0.0000  | 0.0000  | 8 | 1             |
| 11.1788 | 18.7545 | 48.1302 | 8 | 2             |
| 0.0000  | 0.0000  | 0.0000  | 8 | 3             |
| 14.4843 | 24.3000 | 62.3620 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 70.178  
P-Value : 0.000

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 14.872  
P-Value : 0.000

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response hm  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 47.2777 | 101.562 | 769.749 | 4 | 1             |
| 47.2777 | 101.562 | 769.749 | 4 | 2             |
| 47.7967 | 102.677 | 778.199 | 4 | 3             |
| 46.7631 | 100.456 | 761.371 | 4 | 4             |
| 37.6676 | 80.917  | 613.283 | 4 | 5             |
| 51.8416 | 111.366 | 844.057 | 4 | 6             |
| 44.5756 | 95.757  | 725.756 | 4 | 7             |
| 44.5756 | 95.757  | 725.756 | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 0.298  
P-Value : 1.000

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 0.137  
P-Value : 0.994

Macro is running ... please wait

## Homogeneity of Variance

Response hf  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower    | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|----------|---------|---------|---|---------------|
| 0.429020 | 0.92162 | 6.98506 | 4 | 1             |
| 0.429020 | 0.92162 | 6.98506 | 4 | 2             |
| 0.453876 | 0.97502 | 7.38976 | 4 | 3             |
| 0.404682 | 0.86934 | 6.58881 | 4 | 4             |
| 0.346724 | 0.74483 | 5.64517 | 4 | 5             |
| 0.495479 | 1.06439 | 8.06711 | 4 | 6             |
| 0.420286 | 0.90286 | 6.84286 | 4 | 7             |
| 0.420286 | 0.90286 | 6.84286 | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 0.371  
P-Value : 1.000

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 0.073  
P-Value : 0.999

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response hf  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower    | Sigma    | Upper    | N | Factor Levels |
|----------|----------|----------|---|---------------|
| 0.000000 | 0.000000 | 0.000000 | 8 | 1             |
| 0.115049 | 0.193016 | 0.495343 | 8 | 2             |
| 0.000000 | 0.000000 | 0.000000 | 8 | 3             |
| 0.130470 | 0.218887 | 0.561737 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: -67.570  
P-Value : 1.000

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 14.424  
P-Value : 0.000

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response fd  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 27.1345 | 45.523  | 116.827 | 8 | 1             |
| 78.2568 | 131.290 | 336.934 | 8 | 2             |
| 23.0371 | 38.649  | 99.186  | 8 | 3             |
| 82.9934 | 139.236 | 357.327 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 15.114  
P-Value : 0.002

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 4.888  
P-Value : 0.007

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response fd  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 33.4100 | 71.771  | 543.96  | 4 | 1             |
| 55.4147 | 119.042 | 902.23  | 4 | 2             |
| 92.5143 | 198.739 | 1506.27 | 4 | 3             |
| 56.1016 | 120.517 | 913.41  | 4 | 4             |
| 20.4884 | 44.013  | 333.58  | 4 | 5             |
| 23.7242 | 50.964  | 386.27  | 4 | 6             |
| 54.0447 | 116.099 | 879.93  | 4 | 7             |
| 26.7850 | 57.540  | 436.10  | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 9.896  
P-Value : 0.195

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 3.946  
P-Value : 0.005

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response dh  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 46.4528 | 99.790  | 756.32  | 4 | 1             |
| 76.4990 | 164.335 | 1245.51 | 4 | 2             |
| 34.3111 | 73.707  | 558.63  | 4 | 3             |
| 34.3038 | 73.691  | 558.52  | 4 | 4             |
| 42.5405 | 91.385  | 692.62  | 4 | 5             |
| 55.3753 | 118.957 | 901.59  | 4 | 6             |
| 38.7215 | 83.181  | 630.44  | 4 | 7             |
| 43.5927 | 93.646  | 709.75  | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 3.051  
P-Value : 0.880

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 1.091  
P-Value : 0.400

Macro is running ... please wait

## Homogeneity of Variance

Response dh  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 41.7812 | 70.096  | 179.889 | 8 | 1             |
| 66.6449 | 111.809 | 286.939 | 8 | 2             |
| 22.4424 | 37.651  | 96.626  | 8 | 3             |
| 84.2848 | 141.403 | 362.887 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 10.763  
P-Value : 0.013

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 1.084  
P-Value : 0.372

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response ds  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 35.2852 | 59.1972 | 151.920 | 8 | 1             |
| 34.9109 | 58.5693 | 150.308 | 8 | 2             |
| 12.4822 | 20.9411 | 53.742  | 8 | 3             |
| 44.2187 | 74.1849 | 190.383 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 8.647  
P-Value : 0.034

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 2.675  
P-Value : 0.066

### Homogeneity of Variance

Response ds  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 40.8154 | 87.680  | 664.534 | 4 | 1             |
| 47.6774 | 102.421 | 776.258 | 4 | 2             |
| 23.2414 | 49.927  | 378.404 | 4 | 3             |
| 16.7946 | 36.078  | 273.441 | 4 | 4             |
| 18.0799 | 38.839  | 294.366 | 4 | 5             |

|         |        |         |   |   |
|---------|--------|---------|---|---|
| 29.8156 | 64.050 | 485.441 | 4 | 6 |
| 32.8612 | 70.592 | 535.027 | 4 | 7 |
| 39.0476 | 83.882 | 635.751 | 4 | 8 |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 4.930  
P-Value : 0.669

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 1.364  
P-Value : 0.265

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response dm  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 51.9385 | 111.574 | 845.63  | 4 | 1             |
| 61.7355 | 132.620 | 1005.14 | 4 | 2             |
| 31.3055 | 67.250  | 509.70  | 4 | 3             |
| 26.3166 | 56.533  | 428.47  | 4 | 4             |
| 24.5866 | 52.817  | 400.31  | 4 | 5             |
| 44.4863 | 95.565  | 724.30  | 4 | 6             |
| 44.5672 | 95.739  | 725.62  | 4 | 7             |
| 52.5356 | 112.857 | 855.35  | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 3.929  
P-Value : 0.788

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 0.755  
P-Value : 0.629

Macro is running ... please wait

## Homogeneity of Variance

Response dm  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower   | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|---------|---------|---------|---|---------------|
| 53.5708 | 89.875  | 230.648 | 8 | 1             |
| 42.2688 | 70.914  | 181.988 | 8 | 2             |
| 11.8803 | 19.931  | 51.151  | 8 | 3             |
| 66.4695 | 111.515 | 286.184 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 14.377  
P-Value : 0.002

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 3.863  
P-Value : 0.020

Macro is running ... please wait

## Homogeneity of Variance

Response df  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower    | Sigma    | Upper   | N | Factor Levels |
|----------|----------|---------|---|---------------|
| 0.515802 | 0.865350 | 2.22078 | 8 | 1             |
| 0.419313 | 0.703473 | 1.80535 | 8 | 2             |
| 0.215735 | 0.361934 | 0.92884 | 8 | 3             |
| 0.445452 | 0.747326 | 1.91789 | 8 | 4             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 4.620  
P-Value : 0.202



Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 1.680  
P-Value : 0.194

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response df  
Factors treatment  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower    | Sigma   | Upper   | N | Factor Levels |
|----------|---------|---------|---|---------------|
| 0.495512 | 1.06446 | 8.06765 | 4 | 1             |
| 0.563625 | 1.21078 | 9.17663 | 4 | 2             |
| 0.258868 | 0.55610 | 4.21474 | 4 | 3             |
| 0.166742 | 0.35819 | 2.71480 | 4 | 4             |
| 0.230640 | 0.49546 | 3.75516 | 4 | 5             |
| 0.352367 | 0.75695 | 5.73704 | 4 | 6             |
| 0.402519 | 0.86469 | 6.55359 | 4 | 7             |
| 0.476151 | 1.02287 | 7.75243 | 4 | 8             |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 5.714  
P-Value : 0.573

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 1.503  
P-Value : 0.214

Macro is running ... please wait

### Homogeneity of Variance

Response df  
Factors age  
ConfLvl 95.0000

Bonferroni confidence intervals for standard deviations

| Lower    | Sigma    | Upper   | N | Factor Levels |
|----------|----------|---------|---|---------------|
| 0.515802 | 0.865350 | 2.22078 | 8 | 1             |

|          |          |         |   |   |
|----------|----------|---------|---|---|
| 0.419313 | 0.703473 | 1.80535 | 8 | 2 |
| 0.215735 | 0.361934 | 0.92884 | 8 | 3 |
| 0.445452 | 0.747326 | 1.91789 | 8 | 4 |

Bartlett's Test (normal distribution)

Test Statistic: 4.620  
P-Value : 0.202

Levene's Test (any continuous distribution)

Test Statistic: 1.680  
P-Value : 0.194

Worksheet size: 100000 cells  
Retrieving project from file: C:\USERS\M\DESKTOP\MTBWIN\DATA123.MPJ

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for df

| Source   | DF | SS     | MS    | F    | P     |
|----------|----|--------|-------|------|-------|
| age      | 3  | 3.509  | 1.170 | 1.83 | 0.173 |
| treatmen | 7  | 0.094  | 0.013 | 0.02 | 1.000 |
| Error    | 21 | 13.438 | 0.640 |      |       |
| Total    | 31 | 17.041 |       |      |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for data

| Source   | DF | SS     | MS    | F    | P     |
|----------|----|--------|-------|------|-------|
| age      | 3  | 109474 | 36491 | 2.42 | 0.095 |
| treatmen | 7  | 162220 | 23174 | 1.54 | 0.210 |
| Error    | 21 | 316922 | 15092 |      |       |
| Total    | 31 | 588616 |       |      |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for fh

| Source   | DF | SS   | MS  | F    | P     |
|----------|----|------|-----|------|-------|
| age      | 3  | 36   | 12  | 0.08 | 0.969 |
| treatmen | 7  | 1166 | 167 | 1.13 | 0.384 |
| Error    | 21 | 3104 | 148 |      |       |
| Total    | 31 | 4306 |     |      |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for hh

| Source   | DF | SS     | MS    | F    | P     |
|----------|----|--------|-------|------|-------|
| age      | 3  | 109474 | 36491 | 3.68 | 0.028 |
| treatmen | 7  | 69406  | 9915  | 1.00 | 0.459 |
| Error    | 21 | 208219 | 9915  |      |       |
| Total    | 31 | 387099 |       |      |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for hs

| Source   | DF | SS       | MS      | F      | P     |
|----------|----|----------|---------|--------|-------|
| age      | 3  | 109473.6 | 36491.2 | 619.66 | 0.000 |
| treatmen | 7  | 412.2    | 58.9    | 1.00   | 0.459 |
| Error    | 21 | 1236.7   | 58.9    |        |       |
| Total    | 31 | 111122.5 |         |        |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for hm

| Source   | DF | SS     | MS    | F      | P     |
|----------|----|--------|-------|--------|-------|
| age      | 3  | 230711 | 76904 | 326.48 | 0.000 |
| treatmen | 7  | 1649   | 236   | 1.00   | 0.459 |
| Error    | 21 | 4947   | 236   |        |       |
| Total    | 31 | 237306 |       |        |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for hf

| Source   | DF | SS      | MS     | F      | P     |
|----------|----|---------|--------|--------|-------|
| age      | 3  | 19.7223 | 6.5741 | 308.76 | 0.000 |
| treatmen | 7  | 0.1490  | 0.0213 | 1.00   | 0.459 |
| Error    | 21 | 0.4471  | 0.0213 |        |       |
| Total    | 31 | 20.3185 |        |        |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for fd

| Source   | DF | SS     | MS    | F    | P     |
|----------|----|--------|-------|------|-------|
| age      | 3  | 122007 | 40669 | 5.27 | 0.007 |
| treatmen | 7  | 119332 | 17047 | 2.21 | 0.076 |

|       |    |        |      |
|-------|----|--------|------|
| Error | 21 | 161997 | 7714 |
| Total | 31 | 403336 |      |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for dh

| Source   | DF | SS     | MS    | F    | P     |
|----------|----|--------|-------|------|-------|
| age      | 3  | 46824  | 15608 | 1.55 | 0.231 |
| treatmen | 7  | 60559  | 8651  | 0.86 | 0.553 |
| Error    | 21 | 211230 | 10059 |      |       |
| Total    | 31 | 318613 |       |      |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for ds

| Source   | DF | SS     | MS   | F    | P     |
|----------|----|--------|------|------|-------|
| age      | 3  | 22839  | 7613 | 1.67 | 0.205 |
| treatmen | 7  | 4032   | 576  | 0.13 | 0.995 |
| Error    | 21 | 95968  | 4570 |      |       |
| Total    | 31 | 122839 |      |      |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for dm

| Source   | DF | SS     | MS    | F    | P     |
|----------|----|--------|-------|------|-------|
| age      | 3  | 46550  | 15517 | 1.94 | 0.154 |
| treatmen | 7  | 13382  | 1912  | 0.24 | 0.970 |
| Error    | 21 | 168191 | 8009  |      |       |
| Total    | 31 | 228123 |       |      |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for df

| Source   | DF | SS     | MS    | F    | P     |
|----------|----|--------|-------|------|-------|
| age      | 3  | 3.509  | 1.170 | 1.83 | 0.173 |
| treatmen | 7  | 0.094  | 0.013 | 0.02 | 1.000 |
| Error    | 21 | 13.438 | 0.640 |      |       |
| Total    | 31 | 17.041 |       |      |       |

## Two-way Analysis of Variance

Analysis of Variance for log

| Source | DF | SS | MS | F | P |
|--------|----|----|----|---|---|
|--------|----|----|----|---|---|

|          |    |        |        |      |       |
|----------|----|--------|--------|------|-------|
| age      | 3  | 0.2193 | 0.0731 | 1.02 | 0.402 |
| treatmen | 7  | 0.6657 | 0.0951 | 1.33 | 0.284 |
| Error    | 21 | 1.4985 | 0.0714 |      |       |
| Total    | 31 | 2.3835 |        |      |       |

Saving file as: C:\USERS\M\DESKTOP\MTBWIN\DATA123.MPJ

\* NOTE \* Existing file replaced.

Saving file as: C:\USERS\M\DESKTOP\MTBWIN\DATA123.MPJ

\* NOTE \* Existing file replaced.

Saving file as: C:\USERS\M\DESKTOP\MTBWIN\DATA123.MPJ

\* NOTE \* Existing file replaced.

Worksheet size: 100000 cells

Retrieving project from file: C:\USERS\M\DESKTOP\MTBWIN\DATA123.MPJ

Macro is running ... please wait

## ملحق رقم (2) يوضح برنامج المرشحات

```
y=[180;70;90;238;177;140;118;209;309;520;490;85;69;506;79;230;186;151;186;119;180;84;73;105;304;430;409;120;116;71;93;88]
```

```
% Haar filter Wavelet only
```

```
n=32;
```

```
t=1:32;
```

```
fh=filter([-1,1]/sqrt(2),10,y);
```

```
fh=fh'
```

```
% haar filter with Thresholding
```

```
J=log(n)/log(2);
```

```
[c,l]=wavedec(y,J-2,'db1');
```

```
c(t);
```

```
i=n/2+1:n;
```

```
Wl=c(i);
```

```
% Estimate of Delta (level of Threshold) for haar wavelet filter
```

```
MAD=median(abs(Wl));
```

```
sigmaMAD=MAD/0.6745; % 0.6745=? %
```

```
Delta=sigmaMAD*((2*log(n))^0.5);
```

```
%%
```

```
% Hard Thresholding for haar wavelet filter
```

```
i=1:n;
```

```
W(i)=c;
```

```
for i=1:n
```

```
    if abs(W(i))<=Delta
```

```
        Wh(i)=0;
```

```
    else
```

```
        Wh(i)=W(i);
```

```
    end
```

```
    Wh(i);
```

```
end
```

```
Wh=Wh';
```

```
Dhadhh=waverec(Wh',l,'db1');
```

```
Dhadhh=Dhadhh'
```

```
%%
```

```
% Soft Thresholding for haar wavelet filter
```

```
for i=1:n
```

```
    if W(i)>0
```

```

        signW(i)=1;
    else
        if W(i)==0
            signW(i)=0;
        else
            signW(i)=-1;
        end
    end
end
signW';
for i=1:n
    plus(i)=abs(W(i))-Delta;
    if plus(i)<0
        plus(i)=0;
    else
        plus(i)=plus(i);
    end
end
plus';

for i=1:n
    WST(i)=signW(i)*plus(i);
end
WST';
Dhadhs=waverec(WST,1,'dbl');
Dhadhs=Dhadhs'
%%
% Mid Thresholding for haar wavelet filter

for i=1:n
    if abs(W(i))<2*Delta
        plusplus(i)=2*plus(i);
    else
        plusplus(i)=abs(W(i));
    end
end
plusplus';
for i=1:n
    WMT(i)=signW(i)*plusplus(i);
end
WMT';
Dhadhm=waverec(WMT,1,'dbl');
Dhadhm=Dhadhm'

%%
% Firm Thresholding for haar wavelet filter
Delta1=Delta-11; % 11=? %
Delta2=Delta+11;
for i=1:n
    if abs(W(i))<=Delta1
        Wf(i)=0;
    else
        if Delta1<abs(W(i))<=Delta2
            Wf(i)=signW(i)*Delta2*(abs(W(i))-Delta1)/(Delta2-Delta1);
        else

```

```

        Wf(i)=W(i);
    end
end
end
Wf';
Dhadhf=waverec(Wf,1,'db1');
Dhadhf=Dhadhf'

%%
% Daubechies Wavelet filter only
fd=filter([1+sqrt(3),3+sqrt(3),3-sqrt(3),1-sqrt(3)]/4,2,y)
% Daubechies filter with Thresholding
[d,l]=wavedec(y,J-2,'db2');
d;
i=n/2+1:n+7;
w11=d(i);
% Estimate of Delta (level of Threshold) for Daubechies Wavelet filter
MAD1=median(abs(w11));
sigmaMAD1=MAD1/0.6745;
Deltad=sigmaMAD1*((2*log(n))^0.5);
% Hard Thresholding for Daubechies wavelet filter
i=1:n+7;
w(i)=d;
for i=1:n+7
    if abs(w(i))<=Deltad
        wh(i)=0;
    else
        wh(i)=w(i);
    end
end
wh';
Dhaddh=waverec(wh,1,'db2');
Dhaddh=Dhaddh'

%%
% Soft Thresholding for Daubechies wavelet filter
for i=1:n+7
    if w(i)>0
        signw(i)=1;
    else if w(i)==0
        signw(i)=0;
    else
        signw(i)=-1;
    end
end
end
signw';
for i=1:n+7
    plus1(i)=abs(w(i))-Deltad;
    if plus1(i)<0
        plus1(i)=0;
    else
        plus1(i)=plus1(i);
    end
end
plus1';
for i=1:n+7

```

```

    wst(i)=signw(i)*plus1(i);
end
wst';
Dhadds=waverec(wst,1,'db2');
Dhadds=Dhadds'
%%
% Mid Thresholding for Daubechies wavelet filter
for i=1:n+7
    if abs(w(i))<2*Deltad
        plusplus1(i)=2*plus1(i);
    else
        plusplus1(i)=abs(w(i));
    end
end
plusplus1';
for i=1:n+7
    wmt(i)=signw(i)*plusplus1(i);
end
wmt';
Dhaddm=waverec(wmt,1,'db2');
Dhaddm=Dhaddm'
%%
% Firm Thresholding for Daubechies wavelet filter
Delta1=Delta-12;
Delta2=Delta+12;
for i=1:n+7
    if abs(w(i))<=Delta1
        wf(i)=0;
    else
        if Delta1<abs(w(i))<=Delta2
            wf(i)=signw(i)*Delta2*(abs(w(i))-Delta1)/(Delta2-Delta1);
        else
            wf(i)=w(i);
        end
    end
end
wf';
Dhaddf=waverec(wf,1,'db2');
Dhaddf=Dhaddf'

%%

```



ملحق رقم (3) يوضح المرشحات

| Dhaddf     | Dhaddm   | Dhadds   | Dhaddh   | fd       | Dhadhf     | Dhadhm   | Dhadhs   | Dhadhh   | fh       | y   |
|------------|----------|----------|----------|----------|------------|----------|----------|----------|----------|-----|
| 1.0e+003 * | 60.2318  | 30.1159  | 105.7046 | 61.4711  | 1.0e+003 * | 104.4806 | 52.2403  | 152.7500 | -12.7279 | 180 |
| 0.1165     | 54.1220  | 27.0610  | 102.6497 | 130.3766 | 0.7534     | 104.4806 | 52.2403  | 152.7500 | 7.7782   | 70  |
| 0.0788     | 128.0589 | 83.2973  | 158.8860 | 100.6699 | 0.7534     | 104.4806 | 52.2403  | 152.7500 | -1.4142  | 90  |
| 0.7730     | 180.5473 | 123.6467 | 199.2353 | 129.1375 | 0.7534     | 104.4806 | 52.2403  | 152.7500 | -10.4652 | 238 |
| 1.2712     | 211.5873 | 148.1089 | 223.6976 | 209.0841 | 0.7534     | 104.4806 | 52.2403  | 152.7500 | 4.3134   | 177 |
| 1.5732     | 248.3744 | 176.8281 | 252.4168 | 181.9934 | 0.7534     | 104.4806 | 52.2403  | 152.7500 | 2.6163   | 140 |
| 1.9277     | 263.7131 | 189.6603 | 265.2490 | 129.3835 | 0.7534     | 104.4806 | 52.2403  | 152.7500 | 1.5556   | 118 |
| 2.0861     | 284.7989 | 206.7493 | 282.3380 | 147.1651 | 0.7534     | 104.4806 | 52.2403  | 152.7500 | -6.4347  | 209 |
| 2.2971     | 311.6317 | 228.0953 | 303.6840 | 235.0417 | 0.7534     | 286.0000 | 185.4903 | 286.0000 | -7.0711  | 309 |
| 2.5606     | 336.9246 | 248.3007 | 323.8894 | 382.6862 | 2.5419     | 286.0000 | 185.4903 | 286.0000 | -14.9200 | 520 |
| 2.8100     | 286.9116 | 197.0934 | 306.8030 | 504.7711 | 2.5419     | 288.9612 | 186.9709 | 488.5000 | 2.1213   | 490 |
| 2.0677     | 257.0768 | 165.0211 | 299.7089 | 373.0074 | 2.6661     | 283.0388 | 184.0097 | 83.5000  | 28.6378  | 85  |
| 1.5911     | 123.4117 | 90.0795  | 0.9963   | 103.9206 | 2.4176     | 251.0388 | 168.0097 | 67.5000  | 1.1314   | 69  |
| 1.3802     | 246.6760 | 141.1789 | 337.6549 | 182.2500 | 2.2028     | 320.9612 | 202.9709 | 504.5000 | -30.9006 | 506 |
| 1.0982     | 194.5137 | 113.6107 | 208.5599 | 329.4392 | 2.8809     | 286.0000 | 185.4903 | 286.0000 | 30.1935  | 79  |
| 1.0819     | 189.3568 | 107.1215 | 204.2633 | 199.1593 | 2.5419     | 286.0000 | 185.4903 | 286.0000 | -10.6773 | 230 |
| 0.9944     | 177.7652 | 94.9910  | 194.7887 | 165.7854 | 2.5419     | 69.9806  | 34.9903  | 135.5000 | 3.1113   | 186 |
| 0.8356     | 167.8977 | 84.3721  | 186.7015 | 190.8122 | 0.5218     | 69.9806  | 34.9903  | 135.5000 | 2.4749   | 151 |
| 0.6960     | 169.7301 | 101.4065 | 162.0118 | 161.2710 | 0.5218     | 69.9806  | 34.9903  | 135.5000 | -2.4749  | 186 |
| 1.0782     | 168.4275 | 111.0312 | 141.7707 | 157.5718 | 0.5218     | 69.9806  | 34.9903  | 135.5000 | 4.7376   | 119 |
| 1.3205     | 163.9899 | 113.2463 | 125.9782 | 147.5228 | 0.5218     | 69.9806  | 34.9903  | 135.5000 | -4.3134  | 180 |
| 1.4230     | 160.3923 | 117.4467 | 108.9938 | 136.9982 | 0.5218     | 69.9806  | 34.9903  | 135.5000 | 6.7882   | 84  |
| 1.5630     | 195.0678 | 134.9415 | 104.6969 | 92.2561  | 0.5218     | 69.9806  | 34.9903  | 135.5000 | 0.7778   | 73  |
| 1.5928     | 219.4880 | 148.8740 | 97.0005  | 75.8805  | 0.5218     | 69.9806  | 34.9903  | 135.5000 | -2.2627  | 105 |
| 1.6521     | 270.3946 | 177.6152 | 318.0722 | 169.8096 | 0.5218     | 226.6056 | 114.7306 | 315.7500 | -14.0714 | 304 |
| 1.7410     | 314.2042 | 202.3884 | 477.8458 | 336.6275 | 1.6443     | 226.6056 | 114.7306 | 315.7500 | -8.9095  | 430 |
| 1.8219     | 195.6699 | 126.5901 | 261.0490 | 432.5977 | 1.6443     | 226.6056 | 114.7306 | 315.7500 | 1.4849   | 409 |
| 1.1821     | 120.6354 | 77.7399  | 145.1539 | 323.2412 | 1.6443     | 226.6056 | 114.7306 | 315.7500 | 20.4354  | 120 |
| 0.7354     | 89.1009  | 55.8377  | 130.1605 | 136.0717 | 1.6443     | 181.1444 | 92.0000  | 92.0000  | 0.2828   | 116 |
| 0.4818     | 45.9107  | 26.7148  | 88.1306  | 74.4548  | 1.2348     | 181.1444 | 92.0000  | 92.0000  | 3.1820   | 71  |
| 0.1765     | 37.6502  | 20.2549  | 92.8485  | 81.1615  | 1.2348     | 181.1444 | 92.0000  | 92.0000  | -1.5556  | 93  |
| 0.0643     | 20.0304  | 7.7225   | 85.0404  | 85.7010  | 1.2348     | 181.1444 | 92.0000  | 92.0000  | 0.3536   | 88  |