



أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية

إعداد

د. صلاح علي محمود أبو النصر

د. نارمين يوسف عبد الفتاح

أستاذ مساعد بقسم الاقتصاد

مدرس بالمعهد العالى للعلوم الادارية

كلية التجارة- جامعة العريش

٦ أكتوبر- مدينة الثقافة والعلوم

s.ouelnasr@yahoo.com

Narmeenabdelmegid2017@gmail.com

المجلة العلمية للدراسات والبحوث المالية والتجارية

كلية التجارة – جامعة دمياط

المجلد الخامس - العدد الثاني – الجزء الثاني - يوليو ٢٠٢٤

التوثيق المقترح وفقاً لنظام APA:

عبد الفتاح، نارمين يوسف؛ أبو النصر، صلاح علي محمود (٢٠٢٤). أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية، المجلة العلمية للدراسات والبحوث المالية والتجارية، كلية التجارة، جامعة دمياط، ٥ (٢) ج٢، ٤١٣-٤٤٩.

رابط المجلة: <https://cfdj.journals.ekb.eg/>

أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية

د. نارمين يوسف عبد الفتاح؛ د. صلاح علي محمود أبو النصر

ملخص البحث:

استهدف البحث معرفة أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية، ولتحقيق ذلك قام الباحث بعمل دراسة ميدانية وعمل استبيان بغرض استطلاع آراء عينة عددها (١٧٢) مفردة مكونه من المراجعين الداخليين والخارجيين والأكاديميين، ويتكون الاستبيان من أربعة محاور والأسئلة في مجملها تمثل (٢٠) سؤال، وأهم النتائج التي خلصت إليها الدراسة هي أن استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة سوف يساعد في كشف الاحتيال والمخاطر، كما تبين أن استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة يساعد في تقليل الوقت اللازم في عملية المراجعة الداخلية وخفض التكلفة، كما إتضح أنه يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على حجم عينة المراجعة الداخلية، حيث الانتقال من فحص عينة إلى فحص مجتمعي شامل ١٠٠٪ (مراجعة شاملة مستمرة وأنية)، وأخيراً تبين أن استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة في عملية المراجعة الداخلية يضيف قيمة للمراجعة الداخلية والمنشأة.

الكلمات المفتاحية: البيانات الضخمة، تحليل البيانات، الذكاء الاصطناعي، التعلم الآلي، التعلم العميق، معالجة اللغة الطبيعية، المراجعة الداخلية.

القسم الأول: الإطار المنهجي للبحث

مقدمة البحث:

يعد عصر البيانات الضخمة العصر التالي لعصر المعلومات وتكنولوجيا الاتصالات ، حيث بدأ عصر المعلومات في عام ١٩٧١ م ، والذي أصبح بالامكان الوصول الى كميات هائلة من البيانات على شبكة الانترنت والحاسبات الآلية والهواتف المحمولة . وتعتبر الزيادة المستمرة في حجم البيانات الضخمة واحدة من ثمان مقتضيات مستقبلية عظيمة (Lee&Mangalaraj,2022)

فقد أدى التحول الرقمي الى انفجار هائل للبيانات ، وهو ما يطلق عليه البيانات الضخمة (BD)، مما أدى الى احداث ثورة في مجال الاعمال حيث أنه بحلول عام ٢٠٢٥ ستكون البيانات حوالي ١٨٠ تريليون جيجا بايت ، ونظرا لاعتماد الكثير من المنظمات على التكنولوجيا الحديثة في أداء أعمالها ، فإنه يمكن الاستفادة من هذا الكم الهائل من البيانات بعد تحليلها باستخدام التقنيات والبرامج الحديثة مثل تقنية الذكاء الاصطناعي (AI) ، مما يساعدها على أداء وتسيير أعمالها ، وكذلك معالجة بياناتها وتحسين جودة أعمالها .

كانت الشركات في الماضي تعاني من ندرة البيانات والمعلومات ، في حين الآن توافرت البيانات بكميات هائلة من العديد من المصادر ، فكل يوم ينتج كم هائل من البيانات الضخمة ، والتي تمثل مخزنا للقيمة عندما تتحول الى معلومات. فالتطورات المستجدة في احتياجات و رغبات الشركات والتكنولوجيا المستخدمة من قبلها ، جعلت المراجعة الداخلية مضطرة لتطوير أدواتها وأساليبها لتستثمر في تقديم خدمات المراجعة الداخلية. وذلك باستخدام التقنيات المتطورة في تحليل البيانات الضخمة ، حيث تقوم التقنيات والبرامج الذكية المعتمدة على الذكاء الاصطناعي وفروعه وخاصة التعلم الآلي (ML) باستخراج كميات ضخمة من البيانات لفهم الاعمال بشكل أفضل والتحقق من جميع معاملات الشركة في الوقت الفعلي(الآن). كما أن تحليلات البيانات تساعد المراجعين الداخليين في تحديد الاتجاهات والقيم المتطرفة التي تشير الى وجود أخطاء أو معاملات احتيالية.

مشكلة البحث:

تقدم البيانات الضخمة ميزة تنافسية للمؤسسات اذا احسن تحليلها والاستفادة منها، اذ تجعل المنشآت اكثر فعالية نظرا للمعلومات المستخرجة من قواعد البيانات مما ينعكس بالزيادة على الكفاءة والربح ، وقد سعت العديد من المنظمات الى تحليل البيانات الضخمة باستخدام العديد من الاساليب التكنولوجية وتحويلها الى معلومات من اجل خلق قيمة مضافة منها.

ففي ظل الابتكارات السريعة للتقنيات الرقمية يتزايد حجم البيانات الرقمية بشكل كبير (Klein,2017) حيث ان قدر كبير من هذه البيانات يمكن الحصول عليها من مصادر متعددة مثل شبكات التواصل الاجتماعي ،الهواتف الذكية، اجهزة الاستشعار ، هذا القدر الهائل من البيانات، لاتستطيع قواعد البيانات العلائقية وتقنيات التحليل التقليدية تخزينها ومعالجتها وهي ما تسمى بالبيانات الضخمة والتي تتطلب طرق فعالة لتحليلها ، مثل الذكاء الاصطناعي الذي يوجد انواع مختلفة منه وأساليب قائمة على البحث ، لتقديم نتائج اسرع واكثر دقة لعملية تحليل البيانات الضخمة، مثل التعلم الآلي (ML) ،التعلم العميق (DL) ، معالجة اللغة الطبيعية (NLP) ، اتمنة العمليات الروبوتية ، ولذلك يجب على المنشآت السعي للاستفادة منها.

ومع هذا التطور السريع والمتزايد في حجم البيانات وتكنولوجيا تحليل البيانات، تجد مهنة المراجعة الداخلية نفسها امام تحد كبير للاستفادة من هذه البيانات الضخمة وتحليلها باحدث اساليب التقنية مثل تقنية الذكاء الاصطناعي لتساعدها في استخراج المعلومات التي تؤدي الى اضافة القيمة. ويحاول هذا البحث الاجابة على التساؤلات الآتية:

س١: ما هو تأثير استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على عملية المراجعة الداخلية في كشف الاحتيال والمخاطر.

س٢: ما هو تأثير استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة في عملية المراجعة الداخلية على الوقت اللازم لانجاز عملية المراجعة الداخلية.

س٣: ما هو تأثير استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة في عملية المراجعة الداخلية على حجم العينة التي يتم فحصها

س٤: ما هو تأثير استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية من حيث قيمة المراجعة والمنشأة.

فروض الدراسة:

في ضوء مشكلة البحث وأهدافه تم صياغة الفروض التالية:

- **فرض الدراسة الأول:** "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على كشف الاحتيال والمخاطر في المراجعة الداخلية.
- **فرض الدراسة الثاني:** " لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة في المراجعة الداخلية على الوقت اللازم لانجاز عملية المراجعة الداخلية.
- **فرض الدراسة الثالث:** "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة في المراجعة الداخلية على حجم العينة التي يتم فحصها.
- **فرض الدراسة الرابع:** "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على قيمة المراجعة الداخلية والمنشأة.

أهمية البحث:

تأتي أهمية هذا البحث من أهمية الموضوع الذي يتم تناوله، وهو أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية. ويمكن تبويب الأهمية الى :

الأهمية العلمية:

تتمثل في ان موضوع البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي من الموضوعات التي لها اولوية في البحث العلمي في هذه الفترة ، نظرا لغزو البيانات الضخمة اغلب مجالات الحياة محققة العديد من المزايا وهذا بالتبعية فرض على المراجعة الداخلية تطوير أدواتها، ومعارف ومهارات القائمين عليها للتعامل مع تلك البيانات للوصول الى تحقيق اضافة القيمة للمراجعة الداخلية والمنشأة.

الأهمية العملية:

تتبع الأهمية العملية للبحث من ان المنشآت تتأثر بالتطورات التكنولوجية العالمية مما يضطرها الى التأقلم معها لتحقيق مزايا تنافسية تمكنها من الاستمرار ومواجهة المنافسة الشديدة في السوق، وذلك عن طريق الاستخدام الكفاء للتقنيات الحديثة مثل البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي للتأكد من صحة البيانات واستخدام تقنيات الذكاء الاصطناعي وأدواته لاستخلاص معلومات تضيف قيمة للمنشأة، وكذلك مهنة المراجعة الداخلية حيث ان شركات المراجعة الرائدة في مهنة المراجعة والمعروفة بالاربع الكبار (Big Four) تعمل على تغيير الطريقة التي تعمل بها وذلك باستثمار مليارات الدولارات في مجال تحليل البيانات وتقنيات الذكاء الاصطناعي وتدريب العاملين على استخدام التقنية الرقمية لتقديم حلول رقمية متقدمة في المراجعة والاستشارات مما يساعد في استخراج كميات ضخمة من البيانات لفهم الأعمال بشكل أفضل والتحقق من جميع معاملات الشركة في الوقت الفعلي، فتحليلات البيانات تسمح للمراجعين الداخليين بتحديد الاتجاهات والقيم المتطرفة التي تشير عادة إلى وجود أخطاء أو معاملات احتيالية، بينما يركز الذكاء الاصطناعي على تسهيل عمليات المراجعة وتحسين كفاءتها، إلى جانب تحديد وتقليل المخاطر وتغيير نمط العمل من خلال الأتمتة، وهذا من شأنه المساعدة في خلق قيمة للشركة وللمراجعة الداخلية وتحسين جودتها بشكل كبير.

منهج البحث:

سوف تعتمد المنهجية على عمل دراسة ميدانية بالتطبيق على عينة من السادة المراجعين الداخليين والمراجعين الخارجيين والأكاديميين في القاهرة الكبرى، من خلال عمل قائمة استقصاء لاختبار مدى صحة فروض الدراسة، وذلك من خلال استقراء وتحليل آراء المستقضي منهم.

خطة البحث:

تحقيقاً لأهداف البحث، تم تقسيم البحث على النحو التالي:

القسم الأول: الاطار المنهجي للبحث.

القسم الثاني: الدراسات السابقة.

القسم الثالث: المراجعة الداخلية

القسم الرابع: البيانات الضخمة وأنواعها وخصائصها و مراحل تحليلها .

القسم الخامس: الذكاء الاصطناعي و فروع و علاقته بالبيانات الضخمة.

الفصل السادس: الدراسة الميدانية.

الفصل السابع: النتائج والتوصيات.

القسم الثاني: الدراسات السابقة

-دراسات تتعلق بالبيانات الضخمة:

دراسة (Richins , et al , 2017) : هدفت الى توضيح المخاطر التي تواجه مهنة المحاسبة والمراجعة في عصر البيانات الضخمة ،وتوصلت ان حوالي ٩٠٪ من وظائف المحاسبة والمراجعة ستصبح اوتوماتيكية ، وان تقنيات تحليل البيانات الضخمة لديها القدرة على استبدال العديد من المهام التي تؤديها مهنة المحاسبة والمراجعة،ولكن يمكن خلق قيمة من خلال اكتساب مهارات تحليل البيانات الضخمة حتى يكون لها دورا رائدا في صنع القرار في المستقبل.

دراسة (tang, et al,2017):ناقشت استخدام تحليلات البيانات الضخمة في مجال المراجعة الداخلية بمنظمات الاعمال،وتوصلت الى ان تحليلات البيانات الضخمة يمكن ان تقدم العديد من الفرص للمراجعين الداخليين وخاصة في مجالات تحسين وتقييم فعالية ادارة المخاطر واكتشاف الفساد والاحتيال داخل منظمات الاعمال،وتحسين الاتصال والتواصل مع اطراف الحوكمة وامدادهم بتقارير واستشارات تحتوي على معلومات ذات جودة عالية.

دراسة (deliotte,2018):استهدفت التعرف على الفرص التي تتيحها البيانات الضخمة للمراجعة الداخلية،واوضحت انه مع النمو الهائل في البيانات و توافر تكنولوجيات جديدة غير مكلفة لتوليد رؤية وقيمة للاعمال،فان الوقت الحالي يعد مناسباً لمهنة المراجعة الداخلية لاضافة قيمة أكبر لمنظمات الاعمال.

دراسة (Kaya.el al .2018) : ذكرت أنه يمكن للمراجعين الداخليين استخدام تقنيات تحليل البيانات الضخمة والذي يساعد في تحسين عملية المراجعة وزيادة كفاءتها ، حيث أنها تساعد في تنفيذ عملية المراجعة الداخلية بسرعة ودقة ، وتقييم فعالية المراجعة الداخلية في الرقابة الداخلية وادارة المخاطر واكتشاف الاحتيال.

دراسة (محمود، ٢٠٢٠): قامت باقتراح آليات واجراءات لتطوير وظيفة المراجعة الداخلية في ظل التطورات التكنولوجية الحديثة للتعامل مع البيانات الضخمة وتحليلها وتحويلها الى قيمة مضافة .

وتوصلت الدراسة الى ان المعلومات الناتجة من تحليل البيانات الضخمة تساعد المراجعين الداخليين في اكتشاف مواطن الفساد والاحتيال، واعطاء نظرة على المخاطر ومستويات الأداء، وكذلك تطوير دور المراجعة الداخلية في ظل بيئة المراجعة الداخلية مثل تطبيق مدخل المراجعة المستمرة .

دراسة (نخال ، ٢٠٢٠):تناولت تقنية البيانات الضخمة وخصائصها واثارها المحتملة على مخاطر المراجعة ، وتؤدي هذه المخاطر الى زيادة خطر المراجعة بمكوناته الثلاثة ، خطر الرقابة الداخلية، خطر عدم الاكتشاف ، والخطر الملازم.

دراسة (ابو سليم ، ٢٠٢١): توصلت الى ان خصائص القيمة للبيانات الضخمة في الشركات ذات أهمية في زيادة جودة المراجعة الداخلية ، وانه يمكن الاستفادة من تكنولوجيا البيانات الضخمة من خلال توفير معلومات وتقارير ذات فائدة اضافية للمراجعين الداخليين مما يعطي نتائج ايجابية وذات جودة اعلى للشركة والتي بدورها تعزز دور المراجع الداخلي وكذلك الكشف عن الغش والأخطاء كنتيجة للاستفادة من حجم البيانات الضخمة.

دراسة (يونس، ٢٠١٩) : توصلت الى ان المنشآت تحقق العديد من المزايا عند تحليل البيانات الضخمة منها اعطاء نظرة شاملة عن المنشأة وزيادة فهم انشطتها وتحقيق ميزة تنافسية للمنشأة .

دراسة (حامد , ٢٠١٩):توصلت ان تحليل البيانات الضخمة يخلق العديد من الفرص منها مساعدة المراجعين على ايجاد قيمة اضافية، فيجب أن تؤدي البيانات الضخمة والتحليلات ذات الصلة الى

عمليات مراجعة أكثر كفاءة وفعالية وأعلى جودة. ويؤدي الى المزيد من الكفاءة مثل تقليل احتمال وجود أخطاء ، وتحسين اكتشاف الحالات غير الطبيعية مما يؤدي الى مراجعة أكثر كفاءة.

دراسة (مسعود، ٢٠٢٠) : توصلت الى انه ينتج عن تحليل البيانات منافع عديدة للشركات منها تقديم صورة أكثر شمولية عن أداء الشركات وزيادة فهم أنشطتها ، وتقديم خدمات أفضل ، وزيادة كفاءة العمليات وتحسين ادارة المخاطر وكشف الاحتيال واكتشاف فرص خفض التكاليف.

-دراسات تتعلق بالبيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي:

دراسة (الأكلبي، ٢٠١٧): توصلت الى اقتراح بعض الطرق والادوات المساعدة في تحويل البيانات الضخمة الى قيمة مضافة، كما توصلت الى انه يوجد عديد من الفرص والقيم الغير مستغلة للبيانات الضخمة ، ولحل مشكلة مساحات التخزين ، يمكن استخدام الحوسبة السحابية ، ومحاولة استقطاب متخصصين في اعمال تحليل البيانات لمواكبة النقلة النوعية والكمية للبيانات الواجب تحليلها.

دراسة (نصيرة بوبعاية، وآخر، ٢٠٢١): خلصت الدراسة ان هناك توجه لمهنة المراجعة نحو استخدام تحليل البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي في عمليات واجراءات المراجعة ، حيث تستخدم شركات المراجعة الكبرى "Big four" تطبيقات ومنصات وبرامج ذكية في تحليل البيانات الضخمة بهدف تحسين جودة المراجعة وكفاءتها واطافة قيمة للعملاء.

دراسة (الدمنى، ٢٠٢١) توصلت إلى ان تحليل البيانات الضخمة يؤثر على زيادة اختبارات عملية التدقيق الداخلي، وكشف الممارسات الخاطئة الموجودة في البيانات المالية، والوقت الذي يستغرقه المراجعين لإنجاز عملية المراجعة، وفي النهاية كانت من أهم توصيات البحث ضرورة اهتمام المراجع الداخلي بتحليل البيانات الضخمة، واعتبارها أداة للقيام بعملية التدقيق الداخلي بكفاءة وفعالية.

دراسة (العريشى، ٢٠٢٠): توصلت الدراسة الى انه بمراجعة الأعمال البحثية التي انطلقت في سياق جائحة COVID-19 لوحظ أن البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي لهما دور معتبر في مكافحة انتشار الفيروس وتخفيف آثاره.

دراسات تتعلق بأثر الذكاء الاصطناعي على المراجعة الداخلية:

دراسة (منذر محمد علي، ٢٠٢٢) : خلصت الدراسة أن تقنيات الذكاء الاصطناعي تعمل على تحسين أنشطة المراجعة الداخلية. وأوصت الدراسة بأن استخدام تطبيقات الذكاء الاصطناعي في المراجعة عن بعد حيث يعمل على توفير معلومات إضافية لمستخدمي البيانات المالية وتقليل التكاليف وتوفير الوقت واستخدام الذكاء الاصطناعي في جميع أنشطة الشركات لتقليل التكاليف والمراجعة المستمرة واستخدامها لآليات الذكاء الاصطناعي في المراجعة الداخلية عن بعد في ظل الأوبئة.

دراسة (عثمان حسين عثمان، ٢٠١٢): خلصت الدراسة الى وجود أثر لاستخدام تقنيات الذكاء الاصطناعي في ضبط جودة التدقيق الداخلي (العناية المهنية، ادارة أنشطة التدقيق الداخلي ، تقييم ادارة المخاطر ، تخطيط وتنفيذ عملية التدقيق ، ايصال النتائج)

تحليل الدراسات السابقة: يستخلص الباحث من الدراسات السابقة انها تناولت المراجعة الداخلية وتحليل البيانات وكذلك المراجعة الخارجية وتحليل البيانات والذكاء الاصطناعي ولم يتم تناول تحليل البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي وأثرهم على المراجعة الداخلية، وهو ما سيتم تناوله في الدراسة الحالية.

ما يميز هذه الدراسة عن الدراسات السابقة: تناول العلاقة بين البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي في عملية المراجعة الداخلية وأثره على قيمة المراجعة الداخلية والمنشأة.

القسم الثالث: المراجعة الداخلية

المراجعة الداخلية مفهوم ليس بالجديد فقد عرف منذ فترة زمنية طويلة ومر بمراحل تطوير عديدة، فبعد أن كان رقابة مالية مستمرة هدفه اكتشاف الأخطاء والغش، أصبح يقوم على شمولية المراجعة النوعية والاستشارية لتحسين الأداء واطافة القيمة للمنشآت.

فقد عرف معهد المراجعين الداخليين المراجعة الداخلية كما يلي:

المراجعة الداخلية هي وظيفة مستقلة وموضوعية يتم إنشاؤها داخل المؤسسة لفحص وتقويم أنشطتها المختلفة وذلك بغرض مساعدة المسؤولين داخل المؤسسة في القيام بمسئولياتهم بدرجة عالية من الكفاءة والفاعلية، وذلك عن طريق توفير التحليل، والتقويم، والتوصيات والمشورة.

وعرفها معهد المراجعين الداخليين (IIA) ايضاً بانها «وظيفة تقييم مستقلة تنشأ من داخل المؤسسة لفحص وتقويم كافة أنشطتها كخدمة للمؤسسة بهدف مساعدة موظفي المؤسسة للاضطلاع بمسئولياتهم بجدارة، حيث تقوم المراجعة الداخلية بتزويد الإدارة بالتحليلات والتقييمات والنصائح والإرشادات والمعلومات المتعلقة بالأنشطة التي تمت مراجعتها، ويتضمن هدف المراجعة الداخلية إيجاد نظام رقابة كفؤ بتكلفة معقولة».

وحسب نشرة عام ١٩٩٧ لمعهد المراجعين الداخليين الأمريكي عرفها على أنها "نشاط نوعي واستشاري وموضوعي مستقل داخل المؤسسة مصمم لمراقبة وتحسين إنجاز هذه الأهداف من خلال التحقق من إتباع السياسات والخطط والإجراءات الموضوعية واقتراح التحسينات اللازم إدخالها حتى تصل إلى درجة الكفاية الإنتاجية القصوى".

وتم تعريفها (IIA,2013) بأنها نشاط رقابي مستقل وموضوعي، يهدف لتأدية خدمات التوكيد والأنشطة الاستشارية المختلفة، لتحسن واطافة قيمة للعمليات في المؤسسة. وهو يساعد المؤسسة في تحقيق أهدافها ويساهم هذا النشاط من خلال أسلوب منهجي منظم في تقويم وتحسين فاعلية عملية ادارة المخاطر والرقابة والحوكمة.

فالمفاهيم السابقة للمراجعة الداخلية تتضمن في محتواها الواسع المفاهيم التالية:

- ١- نشاط داخلي مستقل داخل المؤسسة تنشئه الإدارة للقيام بخدماتها.
- ٢- نشاط موضوعي- يتم تصميمه لاطافة قيمة للمنشأة، ويساعد المنشأة على تحسين كفاءة عمليات إدارة المخاطر، الرقابة، والتوجيه (التحكم).
- ٣- أداة رقابية تعرض تقييم السياسات والخطط والإجراءات الإدارية المرسومة.
- ٤- وظيفة استشارية (نشاط استشاري) لاقتراح التحسينات اللازم إدخالها.

وللوصول الى تحقيق هدف المراجعة الداخلية وهو اضافة القيمة طبقا لتعريف المراجعة الداخلية، يتم تناول البيانات الضخمة وتحليلها بالذكاء الاصطناعي وأثرهما على المراجعة الداخلية كالاتي:

القسم الرابع: البيانات الضخمة

تعريف البيانات الضخمة:

عرفتها المنظمة الدولية للمعايير (ISO 2017) بأنها مجموعة أو مجموعات من البيانات التي لها خصائصها الفريدة مثل الحجم Volume ، السرعة Veracity ، التنوع Variety ، الصدق Velocity ، القيمة Value ، ولا يمكن معالجتها بكفاءة باستخدام التكنولوجيا التقليدية لتحقيق الاستفادة منها.

وفي المجال المحاسبي عرفها(يونس، ٢٠١٩) بأنها مجموعة من البيانات المالية وغير المالية ، المهيكلة وغير المهيكلة التي يتم الحصول عليها من المصادر الداخلية والخارجية للمنظمة ، ويمكن استخدام السلاسل الزمنية لتحويل البيانات المهيكلة الى معلومات مفيدة لاصحاب المصالح وذات صلة بعملية صنع القرارات.

عرفها (Alles&Gray,2016) من وجهة نظر المراجعة حيث التركيز على المعاملات وهي محور اهتمام المراجعين بانها وفقا للمعادلة التالية:

البيانات الضخمة = المعاملات (Transactions) + العلاقات (Interactions) + الملاحظات (Observations)

أنواع البيانات الضخمة:

يمكن تقسيم البيانات الضخمة الى:

البيانات المهيكلة : هي البيانات المخزنة في حقول قواعد البيانات ، وتتميز بإمكانية البحث فيها وتحليلها وادارتها باستخدام لغة SQL.

البيانات غير المهيكلة أو غير المنظمة: هي بيانات لا يمكن تصنيفها بسهولة مثل الصور والرسوم البيانية ومقاطع الفيديو ، ملفات PDF ، العروض التقديمية ، رسائل البريد الالكتروني ، التغريدات ، صفحات الويب ، منشورات الفيس بوك ، ورسائل الدردشة ، وغيرها.

البيانات شبه المهيكلة أو شبه المنظمة: هي خليط بين النوعين السابقين ، ولكن لا يوجد بها بنية منظمة مثل برامج معالجة النصوص.

خصائص البيانات الضخمة:(نخال، ابو سليم ، الدمني، الاكليبي ، يونس)

حددت بعض الدراسات الخصائص كالاتي:

الحجم: ان كمية البيانات اكبر بكثير جدا عما كانت في الطرق التقليدية، ولهذا فهي تحتاج الى طرق معالجة حديثة وتكنولوجية قادرة على التعامل مع هذه البيانات حتى يمكن الاستفادة منها.

السرعة: يتم توليد البيانات بسرعة أكبر مما سبق نتيجة التفاعل بين الافراد ، ولذلك هناك حاجة ماسة الى اقتناء الادوات والبرامج التي تساعد في تحليل هذه البيانات الضخمة في الوقت الحقيقي.

الصدق: يعني درجة موثوقية البيانات، ليس كل البيانات يمكن الاستفادة منها في خدمة المنشآت وصنع القرار ، حيث أن المستفيدين يهتمون بجودة البيانات ولذا يتم التخلص من بعض البيانات.

القيمة: تشير القيمة الى مساهمة البيانات في اتخاذ القرارات السليمة في الوقت المناسب أو الأني بالنسبة للشركات والمراجعين الداخليين، وهذا يتطلب توافر متخصصين يمتلكون الخبرات والمهارات الكافية للتعامل مع هذه البيانات واستخدام الطرق الحديثة لتحليلها التحليل المناسب لكي تصبح معلومات ذات قيمة.

التنوع: تتنوع البيانات بتنوع وازدياد مستخدمى وسائل التواصل الاجتماعي والانترنت والتقنيات الحديثة. وهذا يمثل تحدى للمراجع الداخلي، حيث يتم التعامل مع بيانات منظمة وغير منظمة ومهيكله وغير مهيكله، مما يستدعى استخدام برامج و ادوات التقنية الحديثة.

تحليل البيانات الضخمة: (بوبعاية، وآخر، ٢٠٢١)

يعتبر تحليل البيانات ركيزة اساسية لعلوم الحاسب الآلى والهندسة التقنية والبرمجية، بينما تحليل البيانات الضخمة فيعتمد على طرق وتقنيات متطورة لأخذ البيانات الأولية وتخزينها ومعالجتها لانتاج بيانات ذات قيمة والكشف عن علاقات واتجاهات للمساعدة في تكوين أفكار تخدم الاهداف الاساسية لأى نشاط والمساعدة في التحسين.

وعرفها (Laura K,2016) بأنها عملية الفحص والتصفية والتحويل ونمذجة البيانات الضخمة لكشف وايصال المعلومات المفيدة والوصول الى الاستنتاجات ودعم اتخاذ القرار.

وقد عرف (Reihaneh&al,2019) تحليلات البيانات بأنها "عملية تحليل مجموعات البيانات الضخمة التي يتم استخدامها لاكتشاف النماذج، والارتباطات غير المعروفة، واتجاهات السوق، وتفصيلات المستخدم، وغيرها من المعلومات القيمة التي لم يكن بالامكان تحليلها من قبل باستخدام الأدوات التقليدية"

وتتطلب عملية تحليلات البيانات عادة تنفيذ عدة عمليات من أجل تحقيق اكبر استفادة من البيانات المستخدمة : (Rejeesh&Sanjay,2021 ، قناوى، ، ٢٠٢٢)

اداره البيانات : هي عملية تتضمن جمع البيانات والتحقق منها وتخزينها وتأمينها ومعالجتها وتعديلها للتأكد من سهوله الوصول اليها ، والوثوق فيها ، وضمان سرعة انتشارها للعديد من المستخدمين ، وتعد هذه العملية اكثر تعقيدا ويترتب عليها ارتفاع سرعة البيانات (في الوقت الحقيقي)،**البحث عن البيانات :** هي عملية فحص البيانات واكتشاف العلاقات و الروابط بين الأحداث،**التحليلات التنبؤية:** هي عملية تتضمن تحليلات باستخدام تقنيات الخوارزميات الاحصائية والتعلم الآلى، بهدف التنبؤ بالنتائج المستقبلية من البيانات الضخمة، **تحليلات النص:** تحليل البيانات النصية من خلال مواقع الويب ووسائل البريد الالكتروني والكتب والمستندات ووسائل التواصل الاجتماعي وغيرها بهدف الوصول الى رؤى مفيدة للمستخدم وذلك باستخدام التعلم الآلى وتكنولوجيا معالجة اللغة الطبيعية.

مراحل تحليل البيانات: (حرب، الجعيد، ٢٠١٧، محمد ، بوبعابة، ٢٠٢١، Sivarajah & al, (2017):

تمر عملية تحليل البيانات الضخمة في منظمات الأعمال بعدة مراحل مختلفة كما يلي:

المرحلة الأولى: التنقيب عن البيانات:

يقوم موفري البيانات الضخمة بجمع البيانات التي تخص منظمات الأعمال من المصادر المختلفة من خلال تطبيقات معينة أو أجهزه استشعار تقوم بالتقاط البيانات بناء على معايير معينة تقوم إدارة الشركة بوضعها من خلال استراتيجية الشركة وأهدافها في التعامل مع البيانات الضخمة ، ويتم الحصول على البيانات وفق نمطين " الفوري أو على دفعات"

المرحلة الثانية: تحليل البيانات الضخمة

في هذه المرحلة يقوم محلي البيانات الضخمة بتخزين البيانات في بحيرة البيانات حتى يتم تشغيلها، ويتم تنظيف البيانات، دمجها، تحويلها وتحليلها وما إلى ذلك وربطها مع بعضها البعض، حتى يتم تقديمها أو عرضها أمام متخذي القرار بالشكل المناسب وفي الوقت المناسب، ويوجد العديد من الأدوات والتقنيات التي تستخدم لتحليل البيانات الكبيرة مثل: Hadoop، MapReduce، GridGain، HPCC، Cassandra، Storm، إلا أن Hadoop يعد من أشهر هذه الأدوات وهو برنامج أو منصة برمجية مفتوحة المصدر مكتوبة بلغة الجافا لتخزين ومعالجة البيانات الضخمة بشكل موزع مثل تخزين البيانات الضخمة على عدة أجهزة ومن ثم توزيع عملية المعالجة على هذه الأجهزة لتسريع نتيجة المعالجة.(الجعيد، ٢٠١٧).

المرحلة الثالثة: استخدام البيانات الضخمة

في هذه المرحلة يقوم مختلف المستفيدين ومتخذي القرار داخل منظمات الأعمال مثل مجلس الإدارة، والمدير التنفيذي، ومدير الأقسام المختلفة، والمحاسب الإداري، والمراجع الداخلي وغيرهم بالاستفادة من المعلومات المستخلصة من البيانات الضخمة.

أهمية تحليلات البيانات الضخمة:

تبدو أهمية تحليلات البيانات للشركات في الآتي: (محمد ٢٠٢٠، يونس ٢٠١٨، الاكلي ٢٠١٧)
*تقديم الدعم لاتخاذ القرار الأكثر كفاءة في الوقت الحقيقي.

*تحسين ادارة المخاطر، اكتشاف فرص خفض التكاليف، تطوير الميزات، اكتشاف الاحتيال المحتمل ، وما يمكن اكتسابه من تعزيز الكفاءة عن طريق التحليل الشامل للعمليات التنظيمية والتشغيلية بالشركات.

*تدعيم اعداد تقارير الأعمال المتكاملة بصورة اكثر فاعلية

أثر تحليل البيانات الضخمة على وظيفة المراجعة الداخلية:

يؤثر تحليل البيانات الضخمة على وظيفة المراجعة الداخلية كما يلي:

١- تطوير رؤية أكثر شمولاً للأعمال:

يوفر تحليل البيانات نظرة أعمق وأكثر كفاءة وفعالية ويساعد المراجعين في كل مرحلة من مراحل المراجعة الداخلية في تحديد أوجه عدم الكفاءة وتحسينها، وتوفير فهم تفصيلي وعالي المستوى لطريقة سير عمليات الشركة بشكل عام.

٢- الاستفادة من الموظفين ذوي المهارات العالية:

نتج عن ظهور تحليل البيانات الحاجة إلى مراجعين داخليين يتمتعون بمهارات أعلى، بحيث يمكنهم مراجعة مجموعة البيانات وتفسيرها بكفاءة وبطريقة مفيدة للشركة، معرفة كيفية العمل مع تحليل البيانات في كل مرحلة من مراحل التدقيق، من التخطيط، إلى التنفيذ، إلى توصيل النتائج، ويعد تحليل البيانات أداة مهمة يجب استخدامها بشكل صحيح في المراجعة الداخلية، وتشمل هذه المهارات: فهم عملية جمع البيانات، وتفسير الأنماط بدقة، والتمييز بين الحاجة لاستخدام تحليل البيانات أو استخدام العمليات الأخرى بدلاً منها حسب الظروف.

٣- تحديد المخاطر في عملية المراجعة بطريقة أكثر استباقية:

يمكن استخدام تحليل البيانات لتطوير فهم أفضل لعملية المراجعة، وكذلك للإجابة على الأسئلة الرئيسية وتحديد الأنماط في وقت سابق، ويساعد هذا المراجعين الداخليين على تحديد المخاطر في وقت مبكر من عملية المراجعة، وبالتالي اتخاذ القرارات المناسبة بشكل أسرع، مما يسمح بتحليل وتحسين العمليات الداخلية في الوقت المناسب.

٤- تحسين التواصل:

يساعد تحليل البيانات في المراجعة على تحسين الطريقة التي ينقل بها المراجعون الداخليون النتائج إلى الإدارة العليا، وتوصيل وشرح نتائج ذات مغزى بطريقة مفهومة.

٥- اختصار مدة عملية التدقيق:

من خلال استخدام تحليل البيانات في تخطيط وتنفيذ عملية المراجعة ستتحسن الجودة وتستغرق العملية وقتاً أقل وذلك نتيجة لتحديد المخاطر من بداية العملية، حيث أن تحليل البيانات المقدمة والمنفذة بشكل صحيح خلال عملية المراجعة قد تجيب على الأسئلة الرئيسية وتحدد الأنماط التنظيمية في وقت سابق، مما يسمح بإكمال عمليات المراجعة في الوقت المناسب، كما يتم استخدام الأتمتة في العملية مما يتيح المزيد من الوقت لتحليل النتائج.

٦- تغيير تكلفة عملية المراجعة:

نظراً لأن عملية المراجعة أصبحت غالباً تستغرق وقتاً أقصر لذا فإن ذلك يعني أن التكلفة ستصبح أكثر انخفاضاً، الأمر الذي يعكس فاعلية عملية المراجعة من حيث الوقت والتكلفة، ومن ناحية أخرى يتطلب توظيف مراجعين ملمين بتحليل البيانات، دفع رواتب أعلى، بالإضافة إلى تكلفة تبني هذه الطريقة التي ستكون في البداية مكلفة، إلا أن الفائدة منها ستكون ذات قيمة أكبر في المستقبل.

٧- تشجيع الابتكار والتطوير:

يمكن استخدام تحليل البيانات في المراجعة لتحسين مجموعة متنوعة من العمليات في بيئة الأعمال، من استراتيجيات التسويق إلى تنفيذ تكنولوجيا المعلومات، كما أن إبلاغ النتائج إلى الإدارة العليا سيُشجع على الابتكار والتحسين داخل الشركة ككل، كما أن الرغبة في التطوير المستمر من أجل تحليل بيانات أكثر عمقاً ستشجع على الابتكار والتحسين في عملية المراجعة الداخلية للشركة.

القسم الخامس: الذكاء الاصطناعي

تعريف الذكاء الاصطناعي:

عرفه (موالي و اخرون، ٢٠٢١): بأنه فرع من علوم الحاسوب الذي يمكن بواسطته خلق وتصميم برامج للحاسبات ، تحاكي أسلوب الذكاء الانساني تمكن الحاسوب من أداء بعض المهام بدلا عنه حيث تتطلب التفكير ، التفهم ، السمع ، كما يعرف أيضا بقدرة الحاسوب على القيام بمهام ووظائف تحاكي ما يقوم به العقل البشري.

وعرفه (Accountants & Authoriey, 2017) بأنه الآلات التي تقوم بمهام تتطلب نوعا من الذكاء ، والتي تشير عادة الى التعلم والمعرفة والاستشعار والتفكير وانشاء وتحقيق الاهداف وتوليد وفهم اللغة ، والتقدم الذي تم احرازه مؤخرا في الذكاء الاصطناعي مستندا الى تقنيات التعلم الآلى ، والتعلم العميق ، حيث تتعلم الحوارزميات كيفية القيام بالاشياء مثل تصنيف الأشياء و التنبؤ بالقيم ، من خلال التحليل الاحصائي لكميات كبيرة من البيانات.

وعرفه (Industrytoday,2020) بأنه "تقنيات متعددة تعمل جنبا الى جنب للسماح للآلات بالاستشعار والتعلم والفهم والعمل على زيادة القدرات البشرية،يمكن لتقنية الذكاء الاصطناعي أن تتعلم وتتعامل مع كميات هائلة من البيانات التي من شأنها تعزيز وتحويل العمليات في مختلف المجالات بشكل فعال خلال فترة معينة من التعلم والفهم،يمكن لتقنية الذكاء الاصطناعي توقع الاحتياجات واتخاذ قرارات مستنيرة وذات صلة بعد تحليل البيانات.

نستنتج مما سبق ان الذكاء الاصطناعي هو أنظمة الكمبيوتر او الاجهزة والآلات التي تحاكي الذكاء البشري في أداء المهام ولديه القدرة على التعلم والتفكير والفهم والتكيف والاستنساخ واتخاذ القرارات بكفاءة وسرعة فائقة وذلك بعد جمع كميات هائلة من البيانات ومعالجتها وتحليلها،و يمكن توقع الاحتياجات واتخاذ قرارات مستنيرة وذات صلة بعد تحليل البيانات .

فروع الذكاء الاصطناعي:

التعلم الآلى : (Machine learning) يعرف بأنه فرع من فروع الذكاء الاصطناعي وإحدى علوم الحاسوب، و حقيقة أن هذا العلم يركز بشكل كبير على استخدام البيانات والخوارزميات، من أجل تقليد الطريقة التي يتعلم بها الإنسان والعمل على تحسينها بشكل تدريجي. لذلك فإن التعلم الآلى عبارة عن برنامج يظهر قدرة معرفية تتشابه إلى حد كبير مع قدرة الإنسان، فهو يهدف إلى جعل أجهزة الكمبيوتر تفكر وتحل مختلف المشاكل التي تواجهها بالطريقة التي يقوم بها الإنسان الطبيعي، من خلال الاستفادة من النماذج الإحصائية والخوارزميات للتعلم.

التعلم العميق: هي تقنية اخترعها الإنسان من أجل محاولة تقليد الطريقة التي يعمل بها العقل البشري، فالتعلم العميق يحاول أن يحاكي العقل البشري في جميع قدراته، والتي منها؛ الرؤية، وفهم الحديث، وتكوينه، والسمع، وغيرها من القدرات القوية التي يتمتع بها العقل البشري، و لم يقف الأمر عند هذا الحد فقط، بل أن العلماء قد قاموا بدراسة العقل البشري وكيفية عمله من أجل أن يصمموا خوارزميات وبرامج قادرة على محاكاته.

معالجة اللغة الطبيعية: Natural Language Processing أو اختصارًا NLP هي العلم الذي يجمع بين اللغة وعدد من مجالات علم الحاسوب، مثل: تعلم الآلة Machine Learning، التعلم العميق Deep Learning، الشبكات العصبية الصناعية Artificial Neural Networks.

تحاول معالجة اللغة الطبيعية جعل الآلة قادرة على فهم اللغة البشرية وتوليدها، سواء اللغة المكتوبة أو اللغة المسموعة، كما تحاول تحسين التواصل الذي يتم بين الإنسان والآلة، وجعله يشابه ما يحدث بين الإنسان والإنسان، تُعد معالجة اللغة الطبيعية من أكثر مجالات الذكاء الاصطناعي أهمية وصعوبة في نفس الوقت، فهي أساسية لتحسين أجهزة وآلات الذكاء الاصطناعي.

أتمتة العمليات الروبوتية: الروبوتات المشار إليها في أتمتة العمليات الروبوتية (RPA) هي البرامج الرقمية التي تشغل آلة افتراضية أو فعلية RPA، هو نوع من إدارة عمليات الأعمال، باستخدامه يمكن للمهندسين وضع مجموعة من الإرشادات المحددة التي يتبعها البرنامج يعتمد على الروبوتات أو الذكاء الاصطناعي ويعمل معها.

يمكن لروبوتات RPA القيام بعدد كبير من الأنشطة بسرعة وبكميات كبيرة بدون الموارد البشرية، يمكن أن تكون الروبوتات خالية من الأخطاء الشائعة. يمكن لتقنية RPA محاكاة غالبية عمليات التبادل بين الإنسان والحاسوب. الهدف الرئيسي من أتمتة العمليات الروبوتية هو أتمتة العديد من العمليات والإجراءات التجارية الزائدة عن الحاجة المستندة إلى الكمبيوتر.

البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي والعلاقة بينهما:

كانت البيانات تمثل عبء على العالم لا يدرك أهميتها، ولكن مع ضخامتها أصبحت تمثل ثروة يمكن الاستفادة منها – إذا تم تحليلها بشكل صحيح - وقد ادرك اخصائيو المعلومات ان عملية فلتره وتحليل هذه البيانات الضخمة لا يستطيع العقل البشري ان يقوم بها ولذا لجأ الى استخدام وتطوير خوارزميات الذكاء الاصطناعي لأداء هذه المهمة.

فالبيانات الضخمة هي الوقود الذي يعمل به الذكاء الاصطناعي، وكمية البيانات الضخمة المتنوعة هي ما تمكن تطبيقات التعلم الآلي من اكتساب وإتقان المهارات. كلما كانت كمية البيانات المتاحة أكبر للذكاء الاصطناعي، كلما تمكن من تعلم وتحسين قدراته على التعرف على الأنماط. اي ان البيانات الضخمة هي شريان حياة الذكاء الاصطناعي، فهو يحتاج الى التعلم منها ليتمكن من أداء وظيفته، لكي يكون أكثر ذكاء. وفي الوقت نفسه البيانات الضخمة تزداد فائدتها اذا تم استخدام خوارزميات الذكاء الاصطناعي فيها (Mary Ville,2018).

كيفية عمل البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي معا:

هناك علاقة متبادلة بين البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي: تعتمد الأخيرة بشكل كبير على الأولى للنجاح، البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي مكملان بعضهما البعض، فالبيانات الضخمة تصبح عديمة القيمة دون برامج تحليلها. البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي متشابكان بشكل معقد، فالبيانات الضخمة تكون مجديه اذا تم تنفيذها بشكل صحيح، بينما الذكاء الاصطناعي لا بد من الاعتماد على البيانات الضخمة حتى يكون ناجحا، بالإضافة الى القدرة على اتخاذ قرارات أكثر ذكاء والتحكم بشكل أفضل في المخاطر للتعامل مع الأنشطة المختلفة ومعالجتها (Rahupathi,w,2014).

مزايا استخدام تقنيات الذكاء الاصطناعي لتحليلات البيانات: Rostyslav (Demush,2021)

*يفضل تقنيات الذكاء الاصطناعي المتطورة أصبحت تحليلات البيانات، أكثر كفاءة، وأكثر قوة بفضل الأتمتة ، حيث أصبح بالإمكان تحليل النصوص والفيديوهات بسهولة؛ وهو ما لم يكن متاحًا من قبل.

*ويبسبب الذكاء الاصطناعي من عملية تحليل البيانات الضخمة من خلال أتمتة وتعزيز مهام تحضير البيانات. بالإضافة إلى تصوير البيانات والنماذج التنبؤية وغيرها من مهام تحليلية أخرى معقدة تستهلك الكثير من الوقت والموارد البشرية والأموال. فيساعد الذكاء الاصطناعي المستخدمين على العمل مع رؤى قابلة للتنفيذ ومعالجتها وإبرازها بشكل أسرع من خلال معالجة مجموعات البيانات الضخمة المعقدة.

*أضافت تقنيات الذكاء الاصطناعي لتحليلات البيانات الكثير من المزايا التي جعلت تحليلات البيانات في مكانة متميزة. من أهم هذه المزايا:

- أصبحت تحليلات البيانات آلية.
- أصبح تحضير التقارير يتم آليًا مما سهل الوصول إلى البيانات.
- تزايد نطاق التحليلات بفضل الذكاء الاصطناعي.
- أصبحت البيانات شبه المهيكلة وغير المهيكلة قابلة للتحليل.
- أتاحت التقنيات الجديدة تحليل بيانات التعريف الشخصية مجهولة المصدر وتوسيع نطاق التحليلات.
- أصبحت التحليلات أكثر قوة.
- أصبح الوصول إلى التحليلات أسهل.
- يمكن توليد اللغات الطبيعية (NLG) من إعداد التقارير تلقائيًا.

ولتحقيق الاستفادة القصوى وإضافة القيمة من تحليل البيانات ، يمكن استخدام الذكاء الاصطناعي للمساعدة في هذه العملية من خلال السماح بالافتراضات المخصصة بناء على التعلم الآلي ، وباستخدام البيانات في الوقت الفعلي (الآن) ، حيث ان الذكاء الاصطناعي يمكن ان يساعد في تحديد المعلومات من خلال تدفق العمليات عبر تصنيف معالجة اللغة الطبيعية (NLP) وانشاء العلاقات .

تطبيقات الذكاء الاصطناعي في المراجعة الداخلية:

اصبح من الأهمية أتمتة مهام المراجعة الداخلية وبصفة خاصة في حالة الشركات التي يوجد بها كم هائل من الوثائق والمستندات فهذا يساعد على الكشف عن الثغرات و المخاطر في الوقت المناسب (الوقت الفعلي)، واستخدام بعض البرامج والمنصات و الطرق التي تساعد على قراءة الآلاف من التقارير والسجلات.وفيما يلي بعض مجالات استخدام فروع الذكاء الاصطناعي في عملية المراجعة الداخلية:

-استخدام التعلم الآلي في تحديد المخاطر وأتمتة العمليات: (Iutz, 2017)

يمكن للمراجعون الداخليون استخدام برنامج تعلم الآلة وليكن البرنامج المعروف بإسم "argus" لشركة deloitte and touch الذي يمكنه قراءة المستندات مثل عقود الايجار و المشتقات والبيع وقد تمت برمجة "argus" باستخدام خوارزميات تسمح بتحديد شروط العقد الرئيسية اضافة الى تحديد القيم المختلفة بشكل كبير عن المجتمع ، وهو برنامج احصائي مفتوح المصدر لمراقبة الأنظمة و الشبكات ورصد الأخطاء الأمر الذي يوفر الكثير من الوقت للمراجعين الداخليين . فاستخدام الذكاء الاصطناعي في المراجعة الداخلية قد يساعد على التقليل من مخاطر المراجعة الداخلية التي تدور حول ابداء رأي غير صحيح ، الفشل في كشف الأخطاء الجوهرية في نظام الضبط الداخلي ، أو في البيانات المالية بسبب الاكتفاء بفحص عينة محدودة من مجتمع احصائي ، فهنا تبرز أهمية استخدام الذكاء الاصطناعي نظرا لقدرته العالية في فحص المجتمع الاحصائي بكامله ، وينظر أيضا الى اعتبارات زيادة الكفاءة . حيث أنها تؤهل المراجع للوصول الى أعلى مستويات تأكيد مع قضاء وقت وبذل جهد أقل .

-استخدام التعلم العميق في التعرف على الصور:

يمكن استخدام الشبكات العصبية والكميات الكبيرة جداً من البيانات ، و التعرف المرئي للمساعدة في التعرف على الصور التي يتم التقاطها بواسطة الطائرة بدون طيار أو مقطع فيديو بالإضافة إلى تصنيفها وفهم واكتشاف الموضوع الدقيق لجسم معين عليها، هذه التقنية يمكن أن تسهل عملية فحص المخزون المادي واكتشاف الاحتيال. و تعتبر الصور الملتقطة من الأدلة التكميلية إلى جانب الأدلة التقليدية والمعلومات المالية لزيادة فعالية المراجعة. (Hussein & al, 2016)

-معالجة اللغة الطبيعية وعملية المراجعة:

يتم استخدام معالجة اللغة الطبيعية - (NLP) و التعلم الآلي (ML) لقراءة وفهم المفاهيم الأساسية بسرعة في التوثيق الإلكتروني الخاص بالتدقيق والتي تسمح بمسح المستندات بحثاً عن التناقضات والإبلاغ عنها، إضافة إلى تصوير البيانات وتقديم النتائج كأوراق عمل (Neil, 2019). فالبرمجة اللغوية العصبية من الممكن أن تساعد المراجعين الداخليين في تحديد الحالات الشاذة في المعاملات اليومية والتركيز عليها بشكل مباشر وإستغراق وقت وجهد أقل لمعرفة المخالفات في المعاملات وأسبابها (Lyubomyr, 2021) .

-استخدام الروبوتات لجمع البيانات: يمكن استخدام الطائرات بدون طيار من قبل المراجعين الداخليين لجمع البيانات حيث يمكن للطائرات- بدون طيار الوصول إلى الأماكن التي يصعب الوصول إليها والتقاط كميات هائلة من البيانات في فترات زمنية قصيرة جداً. كما يمكنها فحص الأصول وجرد المخزون ،ويمكنها ايضا انتاج البيانات التي يتم تصويرها في شكل تصوير ثلاثي الابعاد للمناطق المعنية (Neil, 2019).

ولاختبار الفرض الرئيسي وهو أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة في عملية المراجعة الداخلية ومدى مساهمته في اضافة القيمة للمراجعة الداخلية والمنشأة طبقا للتعريف الأخير للمراجعة الداخلية ، يتم عمل الدراسة الميدانية التالية.

القسم السادس: الدراسة الميدانية

مقدمة:

تناول الباحث في الجزء السابق من الدراسة الإطار النظري لأثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية ، وعرض فيه مفهوم البيانات الضخمة وانواعها وخصائصها والذكاء الاصطناعي والعلاقة بينهما، وتأثيرهما على المراجعة الداخلية ، وفيما يلي يتم الربط بين الدراسة النظرية والدراسة العملية والتي يتناول فيها الباحث الدراسة الميدانية من خلال عمل قائمة استقصاء لاختبار مدى صحة فروض الدراسة ، وذلك من خلال استقراء وتحليل آراء المستقصي منهم بالتطبيق على السادة المراجعين الداخليين والمراجعين الخارجيين والأكاديميين في القاهرة الكبرى.

يتناول الباحث المنهجية التالية:

أولاً: تصميم الدراسة الميدانية.

ثانياً: اختبار صحة فروض الدراسة وتحليل نتائج الدراسة.

أولاً: تصميم الدراسة الميدانية

تمهيد:

يتناول الباحث في هذا الجزء الدراسة الميدانية من خلال استخدام الأساليب الإحصائية والنماذج الملائمة لتحقيق أهداف الدراسة، ويشمل أيضاً اختبار الصدق والثبات لأسئلة قائمة الاستقصاء، ويبدأ بأهداف الدراسة الميدانية ، ثم فروض الدراسة ، وتحديد مجتمع وعينة الدراسة، ثم إجراءات وأدوات التحليل الإحصائي ، والتي تتمثل في الأساليب الإحصائية المستخدمة التي أتبعها الباحث ، وتشمل على الإحصاء الوصفي والإحصاء التحليلي، ثم يتناول التحليلات الإحصائية الوصفية لعينة الدراسة ، واختبار T Test ، وذلك لتحديد سمات مفردات عينة الدراسة واستخلاص النتائج والتعليق عليها، من خلال استخدام برنامج الحزم الإحصائية للعلوم الاجتماعية (SPSS (Statistical Package for the Social Sciences) ، ويمكن للباحث تناول هذا القسم من خلال النقاط التالية:

١/١/٤ أهداف الدراسة الميدانية .

٢/١/٤ فروض الدراسة .

٣/١/٤ مجتمع وعينة الدراسة .

٤/١/٤ أساليب جمع البيانات .

٥/١/٤ صدق وثبات قائمة الاستقصاء .

٦/١/٤ الأساليب الإحصائية المستخدمة .

١/١/٤ أهداف الدراسة الميدانية :

تستهدف الدراسة الميدانية اختبار أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية ، وذلك من خلال استطلاع آراء عينة من المراجعين والأكاديميين، بهدف معرفة ما إذا كان استخدام تقنيات الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات سوف يؤثر على عملية المراجعة الداخلية.

٢/١/٤ فروض الدراسة:

في ضوء مشكلة البحث وأهدافه تم صياغة الفروض التالية :

- **فرض الدراسة الأول:** " لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على كشف الاحتيال والمخاطر في المراجعة الداخلية.
- **فرض الدراسة الثاني:** " لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على الوقت اللازم لانجاز عملية المراجعة الداخلية .
- **فرض الدراسة الثالث:** " لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على حجم العينة التي يتم فحصها في المراجعة الداخلية
- **فرض الدراسة الرابع:** " لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على قيمة المراجعة الداخلية والمنشأة .

٣/١/٤ مجتمع وعينة الدراسة:

- **مجتمع الدراسة:** يتمثل مجتمع الدراسة في عينة عشوائية من السادة المراجعين الداخليين والمراجعين الخارجيين والأكاديميين في القاهرة الكبرى.
- **عينة الدراسة:** تم استخدام عينة عشوائية من المراجعين والأكاديميين، وقد تم استخدام العينة الطبقية المتناسبة وبافتراض توفر الظاهرة محل الدراسة بنسبة (٥٠٪) أي أن (L= 0.50) بتطبيق معادلة حجم العينة : (١)

معادلة رقم (١) :

$$n = \frac{L(1-L)}{\frac{L(1-L)}{N} + \frac{d^2}{z^2}}$$

حيث أن :

N : حجم المجتمع.

Z : القيمة الجدولية عند معامل ثقة ٩٥٪ وتساوي ١,٩٦ .

L : نسبة العينة من حجم المجتمع.

d : الخطأ المسموح به ويساوي ٠,٠٥ ، عند معامل ثقة ٩٥٪ يعني أن الخطأ المسموح به

(٠,٠٥) فإن حجم العينة هو :

(١) د.عبد الحميد العباسي ، " التحليل الإحصاء باستخدام SPSS " ، معهد الإحصاء ، جامعة القاهرة ، ١٩٩٩ .

معادلة رقم (٢) :

$$n = \frac{0.5(1 - 0.5)}{\frac{0.5(1 - 0.5)}{320} + \frac{(0.05)^2}{(1.96)^2}}$$

$$n \cong 174$$

وباستخدام العينة الطبقية المتناسبة تم توزيع العينة على فئات الدراسة (المستقصى منهم) من خلال المعادلة التالية :

معادلة رقم (٣) :

$$= \frac{N_i}{N} * n * n_i^*$$

حيث أن :

N_i : حجم المجتمع من كل فئة من فئات الدراسة.

n_i^* : هي حجم العينة الطبقية المتناسبة من كل فئة.

وقام الباحث باتباع اسلوب المقابلة الشخصية لمفردات العينة، وقد قام الباحث بتوزيع قوائم الاستقصاء الخاصة بالدراسة على الفئات المستهدفة إلكترونياً، كما حاول الباحث من خلال هذه الاستمارة استقصاء كافة المشاكل والأسئلة التي ظهرت خلال الإطار النظري للدراسة ، وقد ترك الباحث للمستقصى منهم حرية الإجابة على عبارات القائمة . ثم أعقب ذلك تجميع هذه القوائم بعد انتهاء الإجابة عليها من مفردات العينة . وقد بلغت الردود (١٧٢) استمارة أي بنسبة (٩٨ %) تقريباً من حجم العينة، وبالتالي هي نسبة جيدة تسمح باختبار أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية.

ويوضح الجدول التالي أعداد الاستمارات التي تم توزيعها على فئات الدراسة :

جدول رقم (١)

أعداد وخصائص عينة الدراسة

| المتغير | فئات | التكرار | النسبة % |
|------------------|--------------------------------|------------|--------------|
| الفئة | مراجع داخلي | 16 | 9.3 |
| | مراجع خارجي | 24 | 14.0 |
| | أكاديمي | 132 | 76.7 |
| الإجمالي | | 172 | 100.0 |
| المستوى التعليمي | بكالوريوس | 40 | 23.3 |
| | دبلوم دراسات عليا | 4 | 2.3 |
| | ماجستير | 20 | 11.6 |
| | دكتوراة | 108 | 62.8 |
| الإجمالي | | 172 | 100.0 |
| عدد سنوات الخبرة | أقل من ٥ سنوات | 28 | 16.3 |
| | من ٥ سنوات إلى أقل من ١٠ سنوات | 64 | 37.2 |
| | من ١٠ سنوات إلى أقل من ١٥ سنة | 32 | 18.6 |
| | أكثر من ١٥ سنة | 48 | 27.9 |
| الإجمالي | | ١٧٢ | 100.0 |

المصدر: مخرجات التحليل الإحصائي.

ويوضح الجدول رقم (١) أعداد وخصائص العينة ، ويتضح أن معظم المستقصى منهم من فئة (الأكاديميين) حيث بلغ عددهم ١٣٢ بنسبة ٧٦,٧٪ ، وجاءت في المرتبة الثانية فئة المراجع الخارجي حيث بلغ عددهم ٢٤ بنسبة ١٤٪ ، بينما المرتبة الثالثة هي فئة المراجع الداخلي حيث بلغ عددهم ١٦ بنسبة ٩,٣٪، كما إتضح أن أكثر المستجيبين للاستقصاء من حيث المستوى التعليمي هم الحاصلين على الدكتوراة حيث بلغ عددهم (١٠٨) بنسبة ٦٢,٨٪ ، وفي المرتبة الثانية الحاصلين على البكالوريوس وعددهم ٤٠ بنسبة ٢٣,٣٪، والمرتبة الثالثة تخص الحاصلين على الماجستير وعددهم ٢٠ بنسبة ١١,٥٪، بينما في المرتبة الأخيرة هي فئة الحاصلين على دبلوم الدراسات العليا وعددهم ٤ بنسبة ٢,٣٪. كما تبين أن أكثر المستجيبين للاستقصاء وفقاً لسنوات الخبرة هم الذين لديهم خبرة (من ٥ سنوات إلى أقل من ١٠ سنوات) وعددهم ٦٤ بنسبة ٣٧,٢٪، بينما كانت أقل نسبة هم الذين لديهم خبرة (أقل من ٥ سنوات) حيث بلغ عددهم ٢٨ بنسبة ١٦,٣٪.

٤/١/٤ أساليب جمع البيانات :

اعتمد الباحث في الحصول على البيانات الأولية اللازمة للدراسة الميدانية واختبار الفروض على أسلوب المقابلة الشخصية وقائمة الاستقصاء (الواردة في الملحق رقم ١) ، وذلك على النحو التالي :

١/٤/١/٤ أسلوب المقابلة الشخصية :

عن طريق المقابلة مع مفردات عينة الدراسة ، وتحديد ميعاد للمقابلة الشخصية مع المسؤولين أو الأطراف المهمة ، وتم مناقشتهم في موضوع الدراسة لاستطلاع آرائهم في نتائج الدراسة النظرية ، ثم تمت صياغة أسئلة قائمة الاستقصاء ، وتحديد ميعاد لتوزيع واستلام الاستقصاء إلكترونياً.

٢/٤/١/٤ أسلوب قائمة الاستقصاء :

تم تقسيم الاستقصاء وفقاً لأهداف وفروض الدراسة على قسمين - أولاً و يخص الفئة والمستوى التعليمي، وعدد سنوات الخبرة ، وثانياً يشمل على الأسئلة الموجهة إلى المستقضي منهم لمعرفة اتجاهاتهم، حيث تحتوي القائمة على مجموعة من الأسئلة المرتبطة بفروض الدراسة مقسمة إلى أربعة محاور، المحور الأول يشمل على خمس أسئلة و هو يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة في المراجعة الداخلية على كشف الاحتيال والمخاطر ، والمحور الثاني يشمل على خمس أسئلة و هو يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على الوقت الذي يستغرقه المراجعون في عملية المراجعة الداخلية ، والمحور الثالث يشمل على خمس أسئلة و هو يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على شمولية عملية المراجعة الداخلية " الانتقال من فحص عينة الى فحص مجتمعي شامل" (المراجعة الشاملة المستمرة والأنية)، والمحور الرابع يشمل على خمس أسئلة ويشمل على خمس أسئلة يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على قيمة المراجعة الداخلية والمنشأة.

٥/١/٤ صدق وثبات قائمة الاستقصاء:

يعني الصدق هو مقياس يقيس ما وضع لقياسه ، ومعامل الصدق هو الجذر التربيعي لمعامل الثبات . وعليه يمكن معرفة مدى الاعتمادية لنتائج الدراسة حتى يمكن تعميم النتائج التي سوف يصل إليها الباحث ، ويعني الثبات استقرار المقياس وعدم تناقضه مع نفسه ، أي أن المقياس يعطي نفس النتائج باحتمال مساوي لقيمة المعامل إذا أعيد تطبيقه على نفس العينة^(١)، وهو يأخذ قيمة تتراوح بين الصفر والواحد الصحيح ، فإذا لم يكن هناك ثبات في البيانات فقيمة المعامل تكون مساوية للصفر ، والعكس فإذا كان هناك ثبات تام في البيانات فإن قيمة المعامل تساوي الواحد الصحيح، ويمكن للباحث عرض ما قام به في هذا الإطار على النحو التالي:

٢/٥/١/٤ ثبات الاستقصاء :

١/٢/٥/١/٤ طريقة معامل ألفا كرونباخ :

استخدم الباحث لحساب ثبات الاستقصاء معامل ألفا كرونباخ Cronbach's Alpha Coefficient وذلك كما هو موضح بجدول (٢):

(١) عبد الحميد العباسي ، المرجع السابق .

جدول رقم (٢)

قيم معاملات الصدق والثبات لعبارات الاستقصاء

| معامل الصدق والثبات | | معايير الدراسة |
|--------------------------------|--|--|
| معامل الصدق (Crombach's Alpha) | معامل التريبيعي (الجزر التربيعي لمعامل الثبات) | |
| ٠,٩٦٥ | 0.998 | المحور الأول: يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على كشف الاحتيال و المخاطر في المراجعة الداخلية. |
| 0.960 | 0.998 | المحور الثاني: يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية في الوقت الذي يستغرقه المراجعون في عملية المراجعة الداخلية . |
| 0.881 | 0.994 | المحور الثالث: يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على شمولية عملية المراجعة الداخلية ، " الانتقال من فحص عينة الى فحص مجتمعي شامل " (المراجعة الشاملة المستمرة والآنية). |
| ٠,٩٥٨ | 0.997 | المحور الرابع: يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على قيمة المراجعة الداخلية والمنشأة. |

المصدر: مخرجات التحليل الإحصائي.

ويتضح من جدول رقم (٢) أن قيم معاملي الصدق والثبات مقبولة لجميع محاور الاستقصاء حيث تضمنت قائمة الاستقصاء على محورين تأخذ شكل ليكرت الخماسي ، وتتكون من (٢٠) عبارة ، وبالتالي يمكن القول أنها معاملات ذات دلالة جيدة لأغراض الدراسة وتحقيق أهدافها ، ويمكن الاعتماد عليها في تعميم النتائج على مجتمع الدراسة.

٤/١/٦ الأساليب الإحصائية المستخدمة :

بعد تجميع أسئلة الاستقصاء تم تفرغ آراء المستقصى منهم وفقاً للأوزان النسبية في ملف Excel وتمت مراجعتها وتصنيفها وترميز الأسئلة الواردة بها ثم تم إدخال الملف على برنامج الحاسب الآلي باستخدام برنامج الحزم الإحصائية للعلوم الإجتماعية (SPSS V. 26) لإجراء التحليل الإحصائي لبيانات الدراسة⁽²⁾.

(2) د. أحمد الرفاعي غنيم ، د. نصر محمود صبري ، " التحليل الإحصائي للبيانات باستخدام البرنامج الجاهز SPSS "، دار قباء للطباعة والنشر والتوزيع ، الطبعة الأولى ، ٢٠٠٠.

١/٦/١/٤ أساليب الإحصاء الوصفي : (Descriptive Statistics)

تشمل المقاييس الإحصائية الوصفية لكل من الوسط الحسابي Mean ، الإنحراف المعياري Standard Deviations ، لتحديد خصائص عينة البحث لمعرفة أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المراجعة الداخلية ، وذلك لإيضاح متوسط وتباين الآراء حول عناصر قائمة الاستقصاء.

- الوسط الحسابي Mean ، يستخدم كمؤشر لتحديد الأهمية النسبية لكل متغير من المتغيرات التي تضمنتها قائمة الاستقصاء ، ويحسب باستخدام المعادلة الآتية :

$$\text{الوسط الحسابي} = \frac{\text{مج (التكرارات * درجة الأهمية أو التأثير)}}{\text{عدد مفردات العينة}}$$

- الإنحراف المعياري Standard Deviations : يتم استخدام كمؤشر لتحديد مدى الإنحراف في إجابات المستقصى منهم (مفردات العينة) تجاه الأهمية النسبية لكل متغير من المتغيرات التي تضمنتها قائمة الاستقصاء

٢/٦/١/٤ أساليب الإحصاء الاستدلالي :

- تختص هذه الأساليب بطرق تحليل وتفسير وتقدير واستخلاص الإستنتاجات ، وذلك من خلال الإعتماد على عينة للتوصل لقرارات تخص المجتمع ، أي أنها تتعامل مع التعميم ، وقد استخدم الباحث اختبار T-Test للمقارنة بين متوسط عينة واحدة ، بغرض إختبار فروض الدراسة.

ثانياً : اختبار صحة فروض الدراسة وتحليل النتائج :

يتناول هذا الجزء من البحث اختبارات فروض الدراسة وذلك على النحو التالي:

١/٢/٤ اختبار صحة فرض الدراسة الأول:

- لاختبار صحة الفرض الأول والذي ينص على أنه "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على كشف الاحتيال و المخاطر". استخدم الباحث اختبار T-test بواسطة الحزمة الإحصائية للعلوم الاجتماعية SPSS ، يمكن للباحث عرض وتحليل نتائج التحليل الإحصائي الخاصة من خلال الجدول رقم (٣) كما يلي:

جدول (٣)

نتائج اختبار t عند مستوى معنوية 0.05.
لإختبار فرض الدراسة الأول (كشف الاحتيال و المخاطر)

| One-Sample Test | | | | | | | |
|-----------------|---|-----------------|-----------------|--------------------------------|-----------------|---|-------|
| Test Value = 0 | | | | | | | |
| رقم العبارة | العبارة | قيمة t المحسوبة | df درجات الحرية | Sig. (2-tailed) مستوى المعنوية | Mean Difference | 95% Confidence Interval of the Difference | |
| | | | | | | Lower | Upper |
| Q1_1 | اكتشاف الحالات غير العادية المهمة والاحتيال. | 44.944 | 171 | .000 | 3.983 | 3.81 | 4.16 |
| Q1_2 | تقييم المخاطر المرتبطة بعملية المراجعة نتيجة تحليل البيانات الاستكشافية وتلخيص نتائجها. | 42.897 | 171 | .000 | 3.994 | 3.81 | 4.18 |
| Q1_3 | الاكتشاف السريع للانحرافات المادية المحتملة. | 42.452 | 171 | .000 | 3.890 | 3.71 | 4.07 |
| Q1_4 | ادارة المخاطر بكفاءة وفعالية. | 46.727 | 171 | .000 | 3.965 | 3.80 | 4.13 |
| Q1_5 | التحكم في المخاطر وتحسين ادارتها نظرا لامكانية استخدام المعلومات المالية وغير المالية. | 46.009 | 171 | .000 | 3.948 | 3.78 | 4.12 |
| | | 44.606 | | | | | |

قيمة t الجدولية عند مستوى دلالة ($\alpha \geq 0,05$) ودرجات حرية (171 - 1) = 1,960

-تشير المعطيات الإحصائية الخاصة باختبار فرض الدراسة الأول "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على كشف الاحتيال و مخاطر"، كما هو موضح في جدول (٣) إلى النتائج التالية :

-تم اختبار الفرض البحثي الأول عند مستوى معنوية 0.05 باستخدام اختبار One Sample T test لعينة واحدة ، وتكون القيمة الجدولية T عند درجات حرية 171 هي 1,960، وحيث أنها أقل من قيمة إحصاء T المحسوبة كما أظهرتها مخرجات برنامج SPSS ، وبمقارنة النتائج تكون القيم (44.606 < 1.960 الجدولية). حيث يتضح أن قيمة t المحسوبة لجميع الأسئلة تتراوح ما بين (42.452 ، 46.727). كما يتضح من الوسط الحسابي Mean لجميع الأسئلة تتراوح ما بين (3.890 ، 3.994) مما يدل على أن جميع أفراد العينة اتفقوا على أن استخدام الذكاء الاصطناعي سوف يساعد على كشف الاحتيال والحد من مخاطره.

وتبعاً لهذه الفرضية فإن منطقة الرفض للفرضية البحثية تقع في المنطقة الموجبة وهي المنطقة التي تقع في الطرف الأيمن من توزيع T ، وتشير قيمة T المحسوبة الموجبة مع قيمة sig التي تساوي الصفر بأن T المحسوبة تقع في منطقة الرفض، ويكون القرار هو رفض فرضية العدم إذا كانت Sig(المعنوية) أقل من 0.05 ويوضح النموذج أن مستوى الدلالة 0.00 أي يؤكد معنوية النموذج.

وبما أن قاعدة القرار تنص على أنه يتم رفض الفرض البحثي عندما تكون قيمة T الجدولية أقل من قيمة T المحسوبة.

فإنه يقتضي رفض فرض العدم وقبول الفرض البديل ، أي أنه "يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على كشف الاحتيال و المخاطر".

2/١/٢/٤ اختبار صحة فرض الدراسة الثاني:

-لاختبار صحة الفرض الثاني والذي ينص على أنه "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على الوقت اللازم في عملية المراجعة الداخلية" استخدم الباحث اختبار T-test بواسطة الحزمة الإحصائية للعلوم الاجتماعية SPSS، يمكن للباحث عرض وتحليل نتائج التحليل الإحصائي الخاصة من خلال الجدول رقم (٤) كما يلي:

جدول (٤)

نتائج اختبار t عند مستوى معنوية 0.05.

لإختبار فرض الدراسة الثاني (التأثير على الوقت الذي يستغرقه المراجعون في عملية المراجعة الداخلية)

| One-Sample Test | | | | | | | |
|-----------------|---|-----------------|-----------------|--------------------------------|-----------------|---|-------|
| Test Value = 0 | | | | | | | |
| رقم العبارة | العبارة | قيمة t المحسوبة | df درجات الحرية | Sig. (2-tailed) مستوى المعنوية | Mean Difference | 95% Confidence Interval of the Difference | |
| | | | | | | Lower | Upper |
| Q2_1 | تقليل الوقت الذي يستغرقه المراجعون لمعالجة بيانات العميل، مما يوفر الوقت لاستخدامه في مهام أكثر تعقيدا من الناحية المعرفية. | 45.847 | 171 | .000 | 3.919 | 3.75 | 4.09 |
| Q2_2 | تمنح المراجع مزيد من الوقت مما يسمح له بدمج المشكلات المحتملة مباشرة في تخطيط المراجعة الاضافية. | 43.375 | 171 | .000 | 3.965 | 3.78 | 4.15 |
| Q2_3 | يمكن من اكتشاف المشكلات المحتملة في اسرع وقت ممكن. | 44.375 | 171 | .000 | 3.901 | 3.73 | 4.07 |
| Q2_4 | تصبح عملية المراجعة اكثر فعالية واقل تكلفة. | 39.334 | 171 | .000 | 3.901 | 3.71 | 4.10 |
| Q2_5 | تصبح رسوم عملية المراجعة اقل من حيث التكلفة. | 46.056 | 171 | .000 | 3.860 | 3.70 | 4.03 |
| | | 43.797 | | | | | |

قيمة t الجدولية عند مستوى دلالة ($\alpha \geq 0.05$) ودرجات حرية (171 - 1) = 170،

- تشير المعطيات الإحصائية الخاصة باختبار فرض الدراسة الثاني "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على الوقت الذي يستغرقه المراجعون في عملية المراجعة الداخلية"، كما هو موضح في جدول (٤) إلى النتائج التالية:
- تم اختبار الفرض البحثي الثاني عند مستوى معنوية 0.05 باستخدام اختبار One Sample T test لعينة واحدة، وتكون القيمة الجدولية T عند درجات حرية ١٧١ هي ١,٩٦٠، وحيث أنها أقل من قيمة إحصاء T المحسوبة كما أظهرتها مخرجات برنامج SPSS، وبمقارنة النتائج تكون القيم (٤٣.٧٩٧ المحسوبة < 1.960 الجدولية). حيث يتضح أن قيمة t المحسوبة لجميع الأسئلة تتراوح ما بين (39.334، 46.056). كما يتضح من الوسط الحسابي Mean لجميع الأسئلة تتراوح ما بين (3.860، 3.965) مما يدل على أن جميع أفراد العينة أنفقوا على أن استخدام الذكاء الاصطناعي سوف يساعد على تقليل الوقت الذي يستغرقه المراجعون في عملية المراجعة الداخلية وخفض التكلفة.

وتبعاً لهذه الفرضية فإن منطقة الرفض للفرضية البحثية تقع في المنطقة الموجبة وهي المنطقة التي تقع في الطرف الأيمن من توزيع T، وتشير قيمة T المحسوبة الموجبة مع قيمة sig التي تساوي الصفر بأن T المحسوبة تقع في منطقة الرفض، ويكون القرار هو رفض فرضية العدم إذا كانت Sig (المعنوية) أقل من 0.05 ويوضح النموذج أن مستوى الدلالة 0.00 أي يؤكد معنوية النموذج.

وبما أن قاعدة القرار تنص على أنه يتم رفض الفرض البحثي عندما تكون قيمة T الجدولية أقل من قيمة T المحسوبة.

فإنه يقتضي رفض فرض العدم وقبول الفرض البديل، أي أنه "يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على الوقت اللازم في عملية المراجعة الداخلية".

3/1/2/4 اختبار صحة فرض الدراسة الثالث:

-لاختبار صحة الفرض الثالث والذي ينص على أنه "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على حجم عينة عملية المراجعة الداخلية"، بالانتقال من فحص عينة إلى فحص مجتمعي شامل (مراجعة شاملة مستمرة وأتية). استخدم الباحث اختبار T-test بواسطة الحزمة الإحصائية للعلوم الاجتماعية SPSS، يمكن للباحث عرض وتحليل نتائج التحليل الإحصائي الخاصة من خلال الجدول رقم (٥) كما يلي:

جدول (٥)

نتائج اختبار t عند مستوى معنوية 0.05.

لإختبار فرض الدراسة الثالث شمولية عملية المراجعة الداخلية (المراجعة الشاملة المستمرة والآنية)

| One-Sample Test | | | | | | | |
|-----------------|--|-----------------|-----------------|--------------------------------|-----------------|---|-------|
| Test Value = 0 | | | | | | | |
| رقم العبارة | العبارة | قيمة t المحسوبة | df درجات الحرية | Sig. (2-tailed) مستوى المعنوية | Mean Difference | 95% Confidence Interval of the Difference | |
| | | | | | | Lower | Upper |
| Q3_1 | تتيح فرصة الانتقال من المراجعة التقليدية مرة واحدة الى المراجعة المستمرة طوال السنة | 96.891 | 171 | .000 | 4.256 | 4.17 | 4.34 |
| Q3_2 | يتيح توزيع عبء العمل على مدار العام | 45.038 | 171 | .000 | 4.000 | 3.82 | 4.18 |
| Q3_3 | تتيح عملية المراجعة في الوقت الآني(الفعلي) | 43.214 | 171 | .000 | 4.000 | 3.82 | 4.18 |
| Q3_4 | التحول من الحصول على البيانات من داخل المنظمة الى الحصول على البيانات من مصادر داخلية وخارجية. | 42.811 | 171 | .000 | 3.913 | 3.73 | 4.09 |
| Q3_5 | الانتقال من استخدام البيانات المالية الى البيانات المالية وغير المالية. | 46.853 | 171 | .000 | 4.006 | 3.84 | 4.17 |
| | | 54.961 | | | | | |

قيمة t الجدولية عند مستوى دلالة $(\alpha \geq 0.05)$ ودرجات حرية (171 - 1) = 170،

-تشير المعطيات الإحصائية الخاصة بإختبار فرض الدراسة الثالث "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على شمولية عملية المراجعة الداخلية ، بالانتقال من فحص عينة إلى فحص مجتمعي شامل (المراجعة الشاملة المستمرة والآنية)"، كما هو موضح في جدول (٥) إلى النتائج التالية :

-تم اختبار الفرض البحثي الثالث عند مستوى معنوية 0.05 باستخدام اختبار One Sample T test لعينة واحدة ، وتكون القيمة الجدولية T عند درجات حرية 171 هي 1.960، وحيث أنها أقل من قيمة إحصاء T المحسوبة كما أظهرتها مخرجات برنامج SPSS ، وبمقارنة النتائج تكون القيم (54.961 المحسوبة < 1.960 الجدولية). حيث يتضح أن قيمة t المحسوبة لجميع الأسئلة تتراوح ما بين (42.811 ، 96.891). كما يتضح من الوسط الحسابي Mean لجميع الأسئلة تتراوح ما بين

(3.913، 4.256) مما يدل على أن جميع أفراد العينة أتفقوا على أن استخدام الذكاء الاصطناعي يؤدي إلى الانتقال من فحص عينة إلى فحص مجتمعي شامل (المراجعة الشاملة المستمرة والآنية).

وتبعاً لهذه الفرضية فإن منطقة الرفض للفرضية البحثية تقع في المنطقة الموجبة وهي المنطقة التي تقع في الطرف الأيمن من توزيع T ، وتشير قيمة T المحسوبة الموجبة مع قيمة sig التي تساوي الصفر بأن T المحسوبة تقع في منطقة الرفض ، ويكون القرار هو رفض فرضية العدم إذا كانت Sig (المعنوية) أقل من 0.05 ويوضح النموذج أن مستوى الدلالة 0.00 أي يؤكد معنوية النموذج.

وبما أن قاعدة القرار تنص على أنه يتم رفض الفرض البحثي عندما تكون قيمة T الجدولية أقل من قيمة T المحسوبة.

فإنه يقتضي رفض فرض العدم وقبول الفرض البديل ، أي أنه "يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على عينة عملية المراجعة الداخلية ، بالانتقال من فحص عينة إلى فحص مجتمعي شامل (مراجعة شاملة مستمرة وآنية)".

4/1/2/4 اختبار صحة فرض الدراسة الرابع:

-لاختبار صحة الفرض الرابع والذي ينص على أنه "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على قيمة المراجعة الداخلية و المنشأة". استخدم الباحث اختبار T-test بواسطة الحزمة الإحصائية للعلوم الاجتماعية SPSS ، يمكن للباحث عرض وتحليل نتائج التحليل الإحصائي الخاصة من خلال الجدول رقم (٦) كما يلي:

جدول (٦)

نتائج اختبار t عند مستوى معنوية 0.05.

لإختبار فرض الدراسة الرابع (يؤثر على قيمة المراجعة الداخلية و المنشأة)

| One-Sample Test | | | | | | | |
|-----------------|--|-----------------|-----------------|--------------------------------|-----------------|---|-------|
| Test Value = 0 | | | | | | | |
| رقم العبارة | العبارة | قيمة t المحسوبة | df درجات الحرية | Sig. (2-tailed) مستوى المعنوية | Mean Difference | 95% Confidence Interval of the Difference | |
| | | | | | | Lower | Upper |
| Q4_1 | انتاج معلومات مفيدة في خلق قيمة مضافة وروى مفيدة للمنشآت. | 46.501 | 171 | .000 | 3.994 | 3.82 | 4.16 |
| Q4_2 | التحول من التركيز على المراجعة الى الخدمات الاستشارية. | 44.098 | 171 | .000 | 3.965 | 3.79 | 4.14 |
| Q4_3 | يساعد في التنبؤ ودعم اتخاذ القرارات في الوقت الاتي | 43.521 | 171 | .000 | 3.971 | 3.79 | 4.15 |
| Q4_4 | يساعد في توفير فرص الابتكار والابداع مما يؤدي الى تطوير وتحسين اداء المنشأة | 44.359 | 171 | .000 | 3.953 | 3.78 | 4.13 |
| Q4_5 | يوفر فرصة فحص انواع مختلفة من البيانات التي تتكون داخل قواعد البيانات الكبيرة. | 41.601 | 171 | .000 | 3.953 | 3.77 | 4.14 |
| | | 44.016 | | | | | |

قيمة t الجدولية عند مستوى دلالة $(\alpha \geq 0,05)$ ودرجات حرية $(171 - 1) = 170$ تشير المعطيات الإحصائية الخاصة باختبار فرض الدراسة الرابع "لا يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على المنشأة المراجعة الداخلية بإضافة القيمة للمراجعة الداخلية و المنشأة"، كما هو موضح في جدول (٦) إلى النتائج التالية :

تم اختبار الفرض البحثي الرابع عند مستوى معنوية 0.05 باستخدام اختبار One Sample T test لعينة واحدة ، وتكون القيمة الجدولية T عند درجات حرية 171 هي 1.960، وحيث أنها أقل من قيمة إحصاء T المحسوبة كما أظهرتها مخرجات برنامج SPSS ، وبمقارنة النتائج تكون القيم $(1.960 < 1.960)$ المحسوبة (الجدولية). حيث يتضح أن قيمة t المحسوبة لجميع الأسئلة تتراوح ما بين (41.601، 46.501). كما يتضح من الوسط الحسابي Mean لجميع الأسئلة تتراوح ما بين (3.953، 3.994) مما يدل على أن جميع أفراد العينة أتفقوا على أن استخدام الذكاء الاصطناعي يؤثر على المراجعة الداخلية بإضافة القيمة للمراجعة الداخلية والمنشأة.

وتبعاً لهذه الفرضية فإن منطقة الرفض للفرضية البحثية تقع في المنطقة الموجبة وهي المنطقة التي تقع في الطرف الأيمن من توزيع T ، وتشير قيمة T المحسوبة الموجبة مع قيمة sig التي تساوي الصفر بأن T المحسوبة تقع في منطقة الرفض ، ويكون القرار هو رفض فرضية العدم إذا كانت Sig (المعنوية) أقل من 0.05 ويوضح النموذج أن مستوى الدلالة 0.00 أي يؤكد معنوية النموذج.

وبما أن قاعدة القرار تنص على أنه يتم رفض الفرض البحثي عندما تكون قيمة T الجدولية أقل من قيمة T المحسوبة.

فإنه يقتضي رفض فرض العدم وقبول الفرض البديل ، أي أنه "يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على قيمة المراجعة الداخلية و المنشأة".

القسم السابع: الخلاصة والنتائج والتوصيات:

الخلاصة:

نستخلص مما سبق أنه يمكن تحليل البيانات الضخمة باستخدام الذكاء الاصطناعي وفروعه كالتعلم الآلي والتعلم العميق مثل "التعرف المرئي والتحليل النصي ومعالجة الصوت ومعالجة اللغة الطبيعية"، حيث الإمكانيات الغير محدودة وتطبيقها في مهنة المراجعة الداخلية ، للحصول على نظرة ثاقبة حول أداء الشركة وتقديم خدمات مراجعة داخلية أفضل، مع امكانية جمع كميات هائلة من البيانات والقيام بعملية تحليلها ومقارنتها ومعالجتها وترجمتها لتحديد النتائج والاتجاهات غير العادية وقيام المراجعين الداخليين بالتأكد من صحتها والبحث في أسبابها واتخاذ القرار المناسب وتعليمه للألة لكي تستجيب لعلاقات ومواقف مماثلة في المستقبل، ما يؤدي الى اضافة القيمة للمراجعة الداخلية والمنشأة في النهاية وهذا ما يتفق مع تعريف المراجعة الداخلية وهدفها من حيث اضافة القيمة.

النتائج:

١-يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على عملية المراجعة الداخلية ، حيث انه يساعد في اكتشاف الحالات غير العادية المهمة والاحتيال، تقييم المخاطر المرتبطة بعملية المراجعة نتيجة تحليل البيانات الاستكشافية وتلخيص نتائجها ، الاكتشاف السريع للانحرافات المادية المحتملة ، ادارة المخاطر بكفاءة وفعالية ، والتحكم فيها وتحسين ادارتها نظرا لامكانية استخدام المعلومات المالية وغير المالية.

ويمكن ان يساعد في تحقيق ذلك استخدام التعلم العميق (DL) في التعرف على الصور المأخوذة بواسطة الطائرات الآلية بدون طيار ، وكذلك الربط بين معلومات البيانات المتباينة ، لتحديد وتقييم المخاطر وتحسين اكتشاف الاحتيال وتحديد المجالات ذات المخاطر المرتفعة ،بالاضافة الى استخدام معالجة اللغة الطبيعية (NLP) والتعلم الآلي (ML) يمكن من تحديد الاحتيال أو الانحرافات والمخاطر مبكرا ومحاولة تقليلها.

٢-يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على عملية المراجعة الداخلية ، حيث انه يساعد في تقليل الوقت اللازم لمراجعة بيانات "المنشأة" ،مما يوفر الوقت لاستخدامه في مهام اكثر تعقيدا من الناحية المعرفيه ، تمنح المراجع مزيد من الوقت مما يسمح له بدمج المشكلات المحتملة مباشرة في تخطيط المراجعة الاضافية ، يمكن من اكتشاف المشكلات المحتملة في اسرع وقت ممكن ، تصبح عملية المراجعة اكثر فعالية و اقل تكلفة ، تصبح رسوم عملية المراجعة اقل من حيث التكلفة.

-ويمكن ان يساعد في تحقيق ذلك استخدام الطائرات بدون طيار التي تصل إلى الأماكن التي يصعب على المراجعين الداخليين الوصول إليها لجمع كميات هائلة من البيانات في فترات زمنية قصيرة جداً ، وكذلك استخدام التعلم الآلي(ML) في تحديد الأرقام غير العادية والانحرافات في البيانات والمجالات التي تحتاج جهد كبير في تحديد وتقييم جميع أنواع المخاطر وأتمتة المهام التي تستغرق وقت طويل ، وبذلك يمكن تخفيض الوقت اللازم لعملية المراجعة الداخلية .

٣-يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على عملية المراجعة الداخلية على حجم العينة التي يتم فحصها ،وذلك بالانتقال من فحص عينة إلى فحص المجتمع بالكامل (المراجعة الشاملة المستمرة والأنية) ، حيث انه يتيح فرصة الانتقال من المراجعة التقليدية مرة واحدة الى

المراجعة المستمرة طوال السنة، يتيح توزيع عبء العمل على مدار العام ، عملية المراجعة في الوقت الأني(الفعلي)، التحول من الحصول على البيانات من داخل المنظمة الى الحصول على البيانات من مصادر داخلية و خارجية ، الانتقال من استخدام البيانات المالية الى البيانات المالية وغير المالية.

-ويمكن ان يساعد في تحقيق ذلك استخدام الأتمتة القائمة على البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي في زيادة حجم العينات أى الانتقال من أخذ العينات الإحصائية إلى مراجعة المعاملات المالية بنسبة ١٠٠ % في الوقت الفعلي.

٤-يؤثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على عملية المراجعة الداخلية على قيمة المراجعة الداخلية والمنشأة، حيث انه يساعد في انتاج معلومات مفيدة في خلق قيمة مضافة ورؤى مفيدة للمنشآت، التحول من التركيز على المراجعة الداخلية الى الخدمات الاستشارية، يساعد في التنبؤ ودعم اتخاذ القرارات في الوقت الأني ، يساعد في توفير فرص الابتكار والابداع مما يؤدي الى تطوير وتحسين اداء المنشأة ، يوفر فرصة فحص انواع مختلفة من البيانات التى تتكون داخل قواعد البيانات الكبيرة أو الضخمة.

أى أنه بتحقق الفروض الاربعة واستخدام التعلم الآلى والتعلم العميق ومعالجة اللغة الطبيعية والأتمتة يمكن ان يساعد استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على اضافة القيمة للمراجعة الداخلية والمنشأة.

بناءً على ما سبق فإن استخدام الذكاء الاصطناعي وفروعه لتحليل البيانات الضخمة في عملية المراجعة الداخلية يوفر نضج متزايد لدى المراجعين الداخليين لتقنيات الذكاء الاصطناعي وكذلك إمكانيات غير محدودة لتطبيقها في مهنة المراجعة الداخلية.

التوصيات:

من خلال كل ما سبق نوصي بضرورة:

١- زيادة قدرة المراجعين الداخليين على فهم علوم البيانات والتحليلات وتقنيات الذكاء الاصطناعي ولغات البرمجة من خلال تعلم أساسياتها لزيادة أتمتة عمليات التدقيق لتحقيق أكبر استفادة منها وتقديم قيمة أكبر للعملاء.

٢-اهتمام الجهات المعنية مثل معهد المراجعين الداخليين وغيره، بموضوع البيانات الضخمة وتضمينها بصورة أساسية ضمن معايير المراجعة الداخلية وفي نفس الوقت تضمين البيانات الضخمة ضمن مقرارات الحصول على الشهادات والمؤهلات المهنية.

٣- نظر الجهات المنظمة للمهنة وشركات المراجعة في كيفية تقييم سلامة أدوات تحليل البيانات الضخمة المستخدمة من قبل فرق التدقيق، وعلى وجه الخصوص ما إذا كانت تعمل على النحو المتوقع منها.

٤- قيام الهيئات المشرفة على مهنة المراجعة الداخلية بتحديث المعايير الحالية من أجل اعتماد التكنولوجيا الحديثة وبالأخص تحليلات البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي وتحديثها لكيفية تطبيقها في جميع مراحل المراجعة الداخلية لتوفير مستوى أعلى من التأكيد.

٥- إجراء المزيد من الدراسات من قبل الباحثين والمهنيين حول أدوار المراجعين الداخليين في ظل تحليلات البيانات الضخمة والذكاء الاجتماعي وتزايد أتمتة عمليات المراجعة لجعلها أكثر فعالية وذكاء.

مجالات البحث المستقبلية:

وبناء على نتائج وتوصيات هذه الدراسة يقترح الباحث إجراء الدراسات المستقبلية التالية:

- ١- أثر الذكاء الاصطناعي وتحليلات البيانات الضخمة على إجراءات المراجعة.
- ٢- أثر الذكاء الاصطناعي في المراجعة الداخلية كمساهمة في الحوكمة الفعالة.
- ٣- دراسة مقارنة بين أنشطة المراجعة الخارجية وأنشطة المراجعة الداخلية في ضوء الذكاء الاصطناعي والبيانات الضخمة.
- ٤- تأثير الذكاء الاصطناعي على أنشطة المراجعة الخارجية وأثره على حوكمة الشركات.
- ٥- أثر استخدام الذكاء الاصطناعي في تحليل البيانات الضخمة على الرقابة الداخلية.

المراجع:

المراجع باللغة العربية:

- ١- ابو مسلم ، خليل سليمان محمد وآخرون ، ٢٠٢١ ، اثر خصائص القيمة للبيانات الضخمة على جودة التدقيق الداخلي بناء على مقاييس هيئة المعارف المشتركة ، دراسة تطبيقية على الشركات الصناعية الاردنية، مجلة رماح للبحوث و الدراسات ، المجلد ٢٤ ، العدد ٥٨ ، ٢٤١-٢٦٤ .
- ٢- الأكلبي ، علي بن ذيب ، ٢٠١٧ ، تحويل البيانات الضخمة إلى قيمة مضافة ، مكتبة الملك فهد الوطنية ، ٨٢-١٠٢ .
- ٣- الجعيد ، عبدالرحمن عويص ، ٢٠١٧ ، تحليل البيانات الكبيرة Big Data وتحسين التعليم ، متاح على الرابط <https://www.new-educ.com/>
- ٤- الدمى ، عمار محمد عادل ، ٢٠٢١ ، اثر تحليل البيانات الضخمة في تحسين جودة عملية التدقيق الداخلي، سلسلة العلوم ، مجلة جامعة البعث المجلد ٤٣ العدد، ٧٥، ٢٤، ١١٠ .
- ٥- العريشي ، جبريل بن حسن ، الغامدي ، فوزية بن صالح ، ٢٠٢٠ ، استخدام البيانات الضخمة والذكاء الاصطناعي في مواجهة جائحة فيروس كورونا المستجد، المجلة الامنية للدراسات العربية ، جامعة نايف العربية للعلوم الامنية ، مج ٣٦ ، عدد ٢، ٢٤٩-٢٦٤ .
- ٦- المعصراوي ، حمادة السعيد ، ٢٠١٨ ، دور المراجع الداخلي في عصر البيانات الضخمة ، مجلة الاقتصاد الاسلامي العالمية، تشرين ثاني نوفمبر العدد ٧٨، ٩٢-١٠٦ .
- ٧- بو بعاية ، نصيرة ، الوافي ، شهر زاد ، ٢٠٢١ ، تحليل البيانات الضخمة باستخدام تقنيات الذكاء الاصطناعي في مهنة التدقيق -دراسة حالة شركة ، مجلة التكامل الاقتصادي-الجزائر، مج ٩ ، عدد ٣، ٣٤٩-٣٦٨ .
- ٨- حامد ، سمحي عبد العاطي ، ٢٠١٩ ، أثر البيانات الضخمة على مهنة المراجعة في مصر- دراسة ميدانية، المجلة العلمية للدراسات المحاسبية ، جامعة قناة السويس ، مج ١ ، ٢٤ ، ٢٥٥-٣٤٢ .

- ٩- عبد الرازق، سحر مصطفى محمد، ٢٠٢١، دور المراجعة الداخلية في حوكمة البيانات الضخمة، لتحسين جودة المعلومات المحاسبية، دراسة تطبيقية، الفكر المحاسبي، العدد ٢٥، مج ١٩، ٩٠٠-٩٦١.
- ١٠- عثمان، عثمان حسين، جميل، أحمد عادل، ٢٠١٢، إمكانية استخدام تقنيات الذكاء الصناعي في ضبط جودة التدقيق الداخلي، (دراسة ميدانية في الشركات المساهمة العامة الأردنية)، المؤتمر العلمي السنوي الحادي عشر، ذكاء الأعمال واقتصاد المعرفة، جامعة الزيتونة الأردنية، كلية الاقتصاد والعلوم الإدارية، عمان - الأردن، جامعة جرش.
- ١١- عبد الحميد، العباسي، " التحليل الإحصاء باستخدام SPSS "، معهد الإحصاء، جامعة القاهرة، ١٩٩٩.
- ١٢- عبد القادر، محمد فتحى، ٢٠٢٠، أثر استخدام البيانات الضخمة على جودة المراجعة الخارجية: دراسة نظرية، مجلة الدراسات التجارية، مج/عدد ١٠، ٧٩٧-٨٥٠.
- ١٣- علي، منذر محمد وآخرون، ٢٠٢٢، أثر تفعيل تقنيات الذكاء الاصطناعي علي تعزيز أنشطة المراجعة الداخلية "دراسة ميدانية" (باللغة الانجليزية)، مجلة الاسكندرية للبحوث المحاسبية، الاصدار الثالث، مج ٦.
- ١٤- غنيم، أحمد الرفاعي، صبرى نصر محمود، " التحليل الإحصائي للبيانات باستخدام البرنامج الجاهز SPSS "، دار قباء للطباعة والنشر والتوزيع، الطبعة الأولى، ٢٠٠٠.
- ١٥- قناوى، يارة ماهر محمد، ٢٠٢٢، آليات تطبيق الذكاء الاصطناعي في البيانات الضخمة، جامعة القاهرة، كلية الآداب، المجلة العلمية للمكتبات، الوثائق والمعلومات، مج ٤، عدد ١١، ٤٩-٨٨.
- ١٦- محمود، وائل حسين محمد، ٢٠٢٠، مدخل مقترح لتطوير المراجعة الداخلية في ظل بيئة البيانات الضخمة (دراسة ميدانية)، معهد القاهرة العالي للغات والترجمة الفورية والعلوم الإدارية بالمقطم، المقالة ١١، مج ٢٤، عدد ١، الصفحة ٦٢٥-٦٨٤.
- ١٧- موالى أمينة و اخرون، ٢٠٢١، تطبيق الذكاء الاصطناعي والذكاء العاطفي في اتخاذ القرار، جملة المعرفة، مج ٧، عدد ٠١ مكرر، المركز الجامعي، البيض، الجزائر، ١٨٧-٢٠٥.
- ١٨- مسعود، سناء ماهر محمدى، ٢٠٢٠، تحليل العلاقة بين البيانات الضخمة والمراجعة المستمرة واثرها على جودة التقارير المالية الالكترونية، المجلة العلمية للدراسات المحاسبية، مج ٢، عدد ٤، ٤٣٣-٥٢٩.
- ١٩- نخال، أيمن محمد صبرى، ٢٠٢٠، أثر البيانات الضخمة على مخاطر المراجعة، مجلة الاسكندرية للبحوث المحاسبية، مج ٤، عدد ٢٣، ٢٧٧-٢٠٢.
- ٢٠- يونس، نجاة محمد مرعى، ٢٠١٩، أثر تحليل البيانات الضخمة علي تحسين جودة المعلومات المحاسبية (دراسة ميدانية)، كلية الأعمال - جامعة جدة، المقالة ٤، مج ٢٣، عدد ١٢٩، ١٨٨-٢٠٢.

المراجع الاجنبية:

- 1-Alles, M., & Gray, G. L. (2016). Incorporating Big Data in Audits: Identifying Inhibitors and a Research Agenda to Address Those Inhibitors. *International Journal of Accounting Information Systems*, 22, 44-59.
- 2-Deliotte, internal Audit's Big Opportunity in Big Data ,july24,2018 by AI360Sttaf. DOI:[10.2308/isys-51805](https://doi.org/10.2308/isys-51805)
- 3-Fengchun Tang ,Exploring perceptions of data analytics in the internal audit function, July 2017, Behaviour and Information Technology36(4):1-12
- 4-Greg Richins , et al , Big Data Analytics: Opportunity or Threat for the Accounting Profession?, June 2017, Journal of Information Systems 31(3).
- 5-International Organization for Standardization (ISO/ IEC) ,2017,"Big Data" , Available at : Web WWW.iso.org.
- 6-Karen Kroll,Using Artificial Intelligence in Internal Audit: The Future is Now On March 18, 2021 .
- 7-Kaya , I., Akbulut , D., Ozoner , K. (2018) , " Big data analytics in internal audit " ,PressAcademia Procedia , Vol.7 , pp.260-262.
- 8-Laura, K. (2016). (s.d.). The Use of Big Data in Auditing and Barriers to Adoption. *journal Tennessee CPA*.
- 9-Lee, I., & Mangalaraj, G. (2022). Big data analytics in supply chain management:A systematic literature review and research directions.*Big Data and Cognitive Computing*, 6(1), 17.
- 10-lutz, The Future Of Auditing: Technology Brings Opportunities And Challenges, 2017, <https://www.lutz.us/future-of-auditing-technology/>
- 11-P L Joshi ,2021, Will Artificial Intelligence (AI) Replace Accountants and Auditors in Future?, Northern Book Centre (NBC) New Delhi India , January 2021, In book: Selected Readings on Big Data Analytics and Auditing (pp.27-48)

-
-
- 12- Raghupathi, W., & Raghupathi, V. (2014). Big Data Analytics in Healthcare: Promise and Potential. Health Information Science and Systems, 2, Article No. 3. <https://doi.org/10.1186/2047-2501-2-3>
- 13- Rejeesh, B., & Sanjay, S. (2021). Big Data and Data Analytics: The Future of Audit, <https://www.bdo.my/en-gb/insights/featured-insights/big-data-and-dataanalytics-the-future-of-audit>.
- 14-Reihaneh , H. H., & al, e. 2019 ,Uncertainty in big data analytics: survey, opportunities, and challenges.Journal of Big Data volume 6, Article number: 44 (2019)
- 15-Richins , G., Stapleton, A., Stratopoulos , T. C., & Wong, C. (2017). Big Data Analytics: Opportunity or Threat for the Accounting Profession? Journal of Information Systems, 31(3), 63–79. <https://doi.org/10.2308/isys-51805>
- 16-Rostyslav Demush, ,2021 , Always stay in the loop! Subscribe and get the freshest content before anyone else.
- 17-Salijeni , G., Taddei , A., Turley , S.(2019) , " Big Data and changes in audit technology: contemplating a research agenda " , Accounting and Business Research, Vol. 49, No. 1, pp. 95–119.
- 18-Scott Klein, The World of Big Data and I o T, 21 April 2017.
- 19-Sivarajah, Uthayasankar; al, et, Critical analysis of Big Data challenges and analytical methods, Journal of Business Research, Direct, Science, No 70, 2017.
- 20-Surgent MENA,2022, Audit Analytics : How Data Analytics is Transforming The Internal Auditing Field,.
- 21-Sun , Z., Sun , L., Strang , K. (2018) , " Big Data Analytics Services for Enhancing Business Intelligence " , Journal of Computer Information Systems , Vol. 58 , No. 2,pp. 162-169.

-
-
- 22-Tang , F., Norman , C., Vendirzyk , V. (2017) , " Exploring perceptions of data analytics in the internal audit function " , Behavior & Information Technology , Vol.36 , No.11, pp. 1125-1136.
- 23-The Institute of Internal Auditors (IIA).(2017) , " Global Technology Audit Guide (GTAG): Understanding and Auditing Big Data " , pp. 1-49 , Available at :<https://na.theiia.org/>
- 24-Zhaohao Sun , et.el ,Big Data Analytics Services for Enhancing Business Intelligence , Journal of Computer Information Systems , February 2018 , 58(2):162-169.
- 25-Zicari , R. (2012) , " Big Data: Challenges and Opportunities " , Big Data Computing, pp. 103-128 , Available at : <http://www.odbms.org/wp-content/uploads/2013/07/Big-Data.Zicari.pdf>

مؤتمرات:

المؤتمر العلمى السنوى الحادى عشر _ ذكاء الاعمال واقتصاد المعرفة ، ابريل ٢٠١٢، عثمان حسين عثمان ، امكانية استخدام تقنيات الذكاء الصناعى في ضبط جودة التدقيق الداخلى (دراسة ميدانية في الشركات المساهمة العامة الاردنية)، جامعة الزيتونة الاردنية ، كلية الاقتصاد والعلوم الادارية .

The impact of the use of artificial intelligence in analyzing big data on internal audit

Abstract:

The research aims to know the impact of using artificial intelligence in analyzing big data on internal auditing. To achieve this, the researcher conducted a field study and created a questionnaire for the purpose of the opinions of a sample of (172) individuals, consisting of internal, external and academic auditors. The questionnaire consists of four axes and the questions in their entirety represent... (20) Question, the most important findings of the study are that the use of artificial intelligence in analyzing big data will help detect fraud and risks. It has also been shown that the use of artificial intelligence in analyzing big data helps reduce the time required in the internal audit process and reduce the cost. It has also been shown that the use of Artificial intelligence in analyzing big data affects the size of the internal audit sample, moving from a sample examination to a 100% comprehensive community examination (a comprehensive, continuous and immediate auditing). Finally, it has been shown that the use of artificial intelligence in analyzing big data in the internal audit process adds value to internal audit and the company.

Keywords: Big data, data analysis, artificial intelligence, machine learning, deep learning, natural language processing, internal audit