



A Predictive Study of the Severity of Covid 19 Symptoms According to Neutrosophic Logic

Hiba Dodouh¹ Riad Alhamado² Najm Alkhamdi³

¹college of education, aleppo university, hdodouh1987@gmail.com

² Al-Furat University, College of Science, Mathematics Department, Raid-hamido1983@hotmail.com

³ Al-Furat University, Faculty of Economics, Administration Department, najam_alkhamdi@hotmail.com

*Corresponding author email: Email: hdodouh1987@gmail.com

دراسة تنبؤية لشدة أعراض كوفيد 19 وفق منطق النتروسفيك

هبة ضعض¹ رياض الحميدي² نجم الحميدي³

¹ مدرس في جامعة حلب كلية التربية قسم تربية الطفل hdodouh1987@gmail.com

² مدرس في جامعة الفرات كلية العلوم قسم الرياضيات Raid-hamido1983@hotmail.com

³ استاذ في جامعة الفرات كلية الاقتصاد قسم الادارة najam_alkhamdi@hotmail.com

Received:

13/1/2022

Accepted:

23/2/2022

Published:

31/3/2022

ABSTRACT

The study aimed to use regression analysis as a predictive method for the severity of symptoms of Covid 20 disease according to the classical and Neutrosophic logic in terms of the primary health status of corona patients.

To achieve the objectives of the study, a tool was prepared to measure the primary health status of a patient with Covid 20 disease, consisting of (sex, smoking, diabetes, pressure, lung disease, heart disease, thyroid disease, previous malignant disease), and a tool was prepared to measure the severity of symptoms of Covid 20 disease. represented by (loss of the sense of taste, loss of the sense of smell, pharyngitis, fever, cough, difficulty breathing, and diarrhea), and the validity and reliability of these terms were confirmed in measuring each of the patient's initial health status and the severity of symptoms by applying it to a sample consisting of (1116) Covid-20 disease by the method of internal consistency, Krumbach's alpha stability, and half-segment stability, and both scales showed good validity and reliability indicators.

The researcher analyzed the linear regression of the severity of the symptoms of Covid 20 disease in terms of the initial health status by using a linear equation with statistical significance on the complete data after replacing the missing values with the maximum odds method:

$$y = 1.118 + 0.160 x$$

Then the researcher analyzed the linear regression of the severity of the symptoms of Covid 19 disease in terms of the initial health status, with a linear equation with statistical significance on the complete data after replacing the missing values with the indeterminacy coefficient, as shown by the following relationship

$$y = 1.120 + (0.158 + 0.020 I)x$$

Keyword: Symptoms of Covid 19. The Neutrosophic logic



الخلاصة

هدفت الدراسة إلى استخدام تحليل الانحدار كأسلوب تتبؤى لشدة أعراض مرض كوفيد 19 على وفق المنطق الكلاسيكي ومنطق النتروسفيك وذلك بدلالة الحالة الصحية الأولية لمرضى الكورونا.

ولتحقيق أهداف الدراسة تم إعداد أدلة لقياس الحالة الصحية الأولية لمريض مرض كوفيد 19 مكونة من (الجنس، التدخين، السكري، الضغط، مرض رئوي، مرض قلب، مرض الغدة الدرقية، مرض خبيث سابق)، فضلاً عن إعداد أدلة لقياس شدة أعراض مرض كوفيد 19 المتمثلة بـ (فقدان حاسة التذوق، فقدان حاسة الشم، التهاب البلعوم، الحمى، السعال، صعوبة في التنفس، والإسهال)، كما تم التأكد من صدق وثبات هذه المفردات في قياس كل من الحالة الصحية الأولية للمريض وشدة الأعراض عن طريق تطبيقه لـ عينة مكونة من (1116) مرض كوفيد 19 وذلك بطريقة الاتساق الداخلي وثبات ألفا كرومباخ وثبات التجزئة النصفية، وأظهر كل من المقياسيين مؤشرات صدق وثبات جيدة.

قام الباحث بتحليل الانحدار الخطي لشدة أعراض مرض كوفيد 19 بدلالة الحالة الصحية الأولية بمعادلة خطية ذات دلالة إحصائية على البيانات التامة بعد استبدال القيم المفقودة بطريقة الأرجحية العظمى:

$$y = 1.118 + 0.160x$$

ومن ثم قام الباحث بتحليل الانحدار الخطي لشدة أعراض مرض كوفيد 19 بدلالة الحالة الصحية الأولية وذلك بمعادلة خطية ذات دلالة إحصائية على البيانات التامة بعد استبدال القيم المفقودة بمعامل الاتحديد، كما هي موضحة بالعلاقة التالية:

$$y = 1.120 + (0.158 + 0.020I)x$$

الكلمات المفتاحية: أعراض كوفيد 19 . منطق نتروسفيك

المقدمة

قدم سماندرك (1999) [1] نظريته في النيوتروسفيك بوصفه تعريفاً لدialektik (هيجل)، وهي أساس أبحاثه في الرياضيات والاقتصاد مثل منطق النيوتروسفيك والمجموعات النيوتروسفي والاحتمال النيوتروسوفي والإحصاء النيوتروسوفي، ويمكن توضيح مفهوم النيوتروسوفي بأنه مجال فلسفى يهدف بشكل أساسي إلى بيان العلاقة الجدلية بين الأفكار وقابليتها للقبول أو الرفض أو التعديل أو النسخ وفقاً لمتغيرات مكانية أو زمانية التي تكتفى عملية التطور المتتسارعة والمتوالدة للعقل البشري، ومن كون العلاقة بين الفلسفة والرياضيات علاقة تبادلية، فإن منطق النتروسفيك تتيح لنا أيضاً البحث في الرياضيات.

ويقوم منطق النيوتروسفيك في المجال الرياضي على اعتبار أن قرارات الأفراد بين قبول رأي ما أو رفضه مدى متصلًا وليس قطعي (إيجاب وقبول) وإنما هنالك مجال لخيار المحايد موضوع في عين الاعتبار، بوصفه خياراً بحسب دراسته للحصول على نتائج دقيقة تمثل الواقع المدروس، والذي عم لاحقاً منطق الاتحديد لتوسيع مجال البحث في الخيارات المتعددة التي من الممكن دراستها.

الأمر الذي استخدمه الباحث في مجال الإحصاء الرياضي بشكل عام والتباين الإحصائي بشكل خاص بواسطة تحليل الانحدار في المنظور العام وفي منطق النتروسفيك باعتبار أن قيم المتغير المستقل أو المتغير التابع تحدد في ضوء منطق



النتروسيك، حيث قام الباحث بإعداد أداة لقياس شدة أعراض مرض كوفيد 19 وأداة لقياس الحالة الصحية الأولية للمرض، وتم بالتنبؤ بشدة أعراض مرض كوفيد 19 من خلال الحالة الصحية الأولية للمريض على وفق المنطق الكلاسيكي للتنبؤ بالتحليل الانحدار الخطي، وعلى وفق منطق النتروسيك.

1- مشكلة الدراسة:

تعتبر عملية التنبؤ الإحصائي من العمليات المهمة التي يعتمد عليها لاتخاذ القرارات الأكثر دقة، حيث يعد أهم أهداف الإحصاء الرياضي، الذي يتيح للباحثين القدرة على التنبؤ بناءً على البيانات المتوفّرة لدينا، ومن كون فيروس كورونا (كوفيد) قد سبب بزيادة الضغط على الكوادر الطبية كان من الحاجة بمكان التعرّف على شدة أعراض مرض كوفيد وذلك بناءً على المعلومات الصحية الأولية لدى مصابي المرض.

أن أهم المشكلات التي قد تواجه الباحثين الحصول على بيانات غير تامة (منقوصة) التي يضطر فيها الباحث إلى إستبدال القيم المفقودة بقيم محددة عشوائية أو بناءً على طرائق إحصائية، الأمر الذي قد يؤثر على دقة معادلة التنبؤ الإحصائي، الأمر الذي عالجه الباحث بمنطق النتروسيك باستبدال القيم غير المحددة بمعامل اللاتحديد.

2- أهمية البحث: تكمّن أهمية البحث في:

1. حداثة البحث وأهميته من حيث إدخاله لمنطق رياضي جديد في الإحصاء الرياضي هو منطق النيوتروسيك، الأمر الذي يفتح الأبواب أمام الباحثين لاستخدامه وتطوير الأساليب الرياضية في ضوء منطق النيوتروسيك.
2. تعد الدراسة الحالية الأولى من نوعها التي تقوم بتطبيق المنطق النتروسيك في المجال التنبؤ الإحصائي وفي مجال التنبؤ الإحصائي في المجال الطبي بشكل خاص.
3. طرح أسلوب تحليل الانحدار بمعاملات اللاتحديد وفق منطق النتروسيك والحصول على إحصاءات تعطي مجالات واسعة وقدرة أدق على تفسير النتائج.

-3 أهداف البحث: يهدف البحث إلى:

1. التعرف واستعمال منطق النتروسيك في تحليل الانحدار.
2. استنتاج معادلة تحليل الانحدار للتنبؤ بشدة أعراض مرض الكوفيد على وفق المنطق التقليدي وعلى وفق بمنطق النتروسيك.
3. فتح الطريق أمام الباحثين في الإحصاء الرياضي لاستعمال هذا المنطق.



-4 الجانب النظري والدراسات المرجعية:

-1-4 الجانب النظري:

أولاً: منطق النتروسفيك

قدم سمارانداك (1999) [1] المنطق النتروسفيك Neutrosophic Logic تعليم للمنطق الفازى Fuzzy Logic وامتداد لنظرية الفئات الفازية Fuzzy Sets Theory، التي قدمها زاده عام (1965) [2] حيث تم استعمالها في التحليل الإحصائي للبيانات الفازية، وذلك من خلال دراسة درجتي التأكيد والرسوب (عدم التأكيد) وأعطت نتائج عالية الدقة في التحليل الإحصائي وتم عمل دراسات مختلفة في هذا المجال أدت إلى اشتقاق بعض المقاييس الفازية منها معامل الارتباط والانحدار الفازى وحدثاً قام سمارانداك بإدخال مفهوم الفئات النتروسوفيكة Neutrosophic Sets وامتداداً لهذا المفهوم أدخل أحمد سلامة وأخرون مفاهيم وعمليات جديدة على مفهوم الفئات النتروسوفيكة الذي توسيع بشكل أكبر في استخدام البيانات من خلال درجات التأكيد والرسوب والحيادية والتقييمات المختلفة لكل درجة منها بما يسمح بتوصيف أكثر دقة لبيانات الظاهرة محل الدراسة مما يسهم في دراسة وتحليل بيانات الظاهرة بشكل أكثر دقة فضلاً عن أنه يقلل من درجة العشوائية في البيانات وذلك من شأنه الوصول إلى نتائج عالية الدقة تساهم في اتخاذ أمثل القرارات المناسبة لدى متخذي القرار ومما سبق يتضح لنا مدى أهمية دراسة نظرية الفئات النتروسوفيكة Neutrosophic Sets Theory، والعمليات عليها من أجل إدخال دراسة المنطق النتروسفيك Neutrosophic Logic في التحليل الإحصائي لاشتقاق بعض المقاييس الإحصائية من خلال نظرية الفئات النتروسوفيكة Neutrosophic Sets Theory مثل معامل الارتباط والانحدار النتروسوفيكي.

البيانات Neutrosophic هي البيانات التي تحتوي على بعض عدم التعين.

وبالمثل للإحصاءات الكلاسيكية، يمكن تصنيفها على النحو الآتي [3]:

1. بيانات نتروسفيكية منفصلة Discrete Neutrosophic Data: وذلك عندما تأخذ قيمة نقطية محددة على سبيل

المثال

$$6 + i_1 : i_1 \in [0,1], \quad 7, \quad 26 + i_2 : i_2 \in [3,5]$$

2. البيانات النتروسفيكية المتصلة Continuous Neutrosophic Data: والتي تأخذ قيمة غير محددة ضمن مجالين أو أكثر من دون التأكيد من أي مجال تحوي القيم.

3. البيانات الكمية النتروسفيكية (الرقمية) Quantitative (Numerical) Neutrosophic: وهي البيانات التي توصف بأرقام ولكن غير محددة أي أن أحدى درجات طالب ما تقع ضمن المجال الآتي (50 - 60) إلا أنها لا ندري أي قيمة من القيم هي (50, 51, 52, ..., 60) هي درجة الطالب.

4. البيانات الوصفية النتروسفيكية Qualitative (Categorical) Neutrosophic: وهي البيانات التي توصف بكلمات إلا أنها لسنا متأكدين من القيمة الحقيقة لها، على سبيل المثال لون الكرة إما أحمر أو أخضر.

5. بيانات نتروسفيكية أحادية Univariate Neutrosophic Data: أي أن البيانات النتروسفيكية تصف سمة ملاحظة واحدة.



6. بيانات نتروسفيكية متعددة Multivariable Neutrosophic Data: أي أن البيانات النتروسفيكية تتكون من سنتين أو أكثر ملاحظتين.

يرمز للرقم النتروسيكي N بالعلاقة:

$$N = d + i$$

حيث إن d : هو الجزء المؤكد من قيمة N .

وأن i : هو الجزء غير المؤكد من قيمة N .

على سبيل المثال لنفرض أن لدينا العدد

$$a = 5 + i : i \in [0,0.4] \Rightarrow a \in [5,5.4] \Rightarrow a \geq 5$$

أي أن الجزء المؤكد من a أما الجزء غير المؤكد هو i .

2-4 - الدراسات المرجعية:

عند الاطلاع على الدراسات السابقة يمكن الإشارة إلى تناول منطق النتروسيك في مجالات عديدة في المجال الطبي كدراسة برامنک وآخرين أو في مجال عملية صنع القرار دراسة حبيب (2019) [4] أو في التبولوجي كدراسة الحميدي (2018) [5] والحميدي (2019) [6] أو بالأحصاء النفسي والتربوي كدراسة ضعضع (2021) [7]، حيث سبقت البحوث على الدراسات التي تناولت منطق النتروسيك في علم الإحصاء وهي:

- دراسة Nagarajan, et al. (2021) [8] لدراسة التحليل المتعدد على وفق منطق النتروسيك وذلك بصياغة المتغير التابع بدلالة المتغيرات المستقلة والتي تتضمن في حبيتها معامل اللاتحديد.
- دراسة ضعضع (2021) [7] حيث هدف البحث إلى استخدام منطق النتروسيك واعتماد منطق اللاتحديد في معالجة القيم المفقودة في المقاييس والاختبارات التربوية واستنتاج المعادلات اللازم لمعادلة ثبات ألفا كرونباخ.
- هدفت دراسة حبيب (2019) [4] إلى تطبيق منطق النتروسيك على جزء من نظرية الاحتمالات الكلاسيكية وبعض التوزيعات الاحتمالية وفق منطق النتروسيك والكشف عن أثر هذا المنطق في عملية اتخاذ القرار.
- دراسة سمارندك (2014) [9] قدمت تعريفاً لإحصاء النيتروسيك والبيانات النيتروسيكية وأيضاً التوزيع التكراري النيتروسيك وطريقة الرسم البياني للبيانات النيتروسيكية، كما عرف المجتمع النيتروسيكى والعينة النيتروسيكية ودرس الانحدار النيتروسيكى وطريقة المربعات الصغرى النيتروسيكية ومعامل الارتباط النيتروسيكى.

لدى الاطلاع على الدراسات السابقة يلاحظ الباحث:

1. تتفق الدراسة مع الدراسات السابقة بتناولها لمنطق النتروسيك بوصفه أسلوباً للتعبير عن حالة اللاتحديد واستعمال هذا المنطق في نظرية الاحتمالات والإحصاء.
2. تختلف الدراسة الحالية عن الدراسات السابقة بإعتماد التنبؤ الإحصائي بواسطة منطق النتروسيك.



- 5 - الدراسة الميدانية:

- 1-5 منهج الدراسة: المنهج المستعمل في هذه الدراسة هو المنهج الوصفي لملائمته لأهداف الدراسة وطبيعتها وهو من أكثر مناهج البحث استعمالاً ولاسيما في مجال التطبيقية. وهو أحد اشكال التحليل والتفسير العلمي المنظم بوصف ظاهرة أو مشكلة محددة وتصویرها كميا عن طريق جمع بيانات ومعلومات مقتنة عن الظاهرة أو المشكلة وتصنيفها وتحليلها واخذاعها للدراسة الدقيقة [10].

- 2-5 مجتمع الدراسة وعينته: يضم مجتمع الدراسة جميع المصابين بمرض كوفيد 19 في الجمهورية العربية السورية، الذين تتراوح أعمارهم بين (7-79)، ولم تستطع الباحثة الحصول على الإحصاءات الخاصة بالمجتمع الأصلي لدى العينة لعدم قدرة الباحث على حصر عناصر المجتمع. تكونت عينة الدراسة من 1116 مصاب من محافظة حلب وحماة والحسكة.

- 3-5 أدوات الدراسة: استخدم الباحث مجموعة من الفحوصات: أو لاً: الاختبارات الصحية الأولية التي أستخدمها الأخصائيين لتحديد الحالة الصحية الأولية لمريض الكوفيد حيث تميزت العينة بالحالات الصحية، كما هو موضح في جدول التالي:

الجدول(1). المعلومات الصحية الأولية لعينة الدراسة

النسبة المئوي	النكرار النسي	النكرار النسي	العدد	حالة المريض	الحالة الأولية
44.80%	0.448	500	ذكر	الجنس	
55.19%	0.552	616	أنثى		
13.80%	0.1380	154	نعم	التدخين	
86.20%	0.8620	962	لا		
6.09%	0.0609	68	نعم	السكري	
93.91%	0.9391	1048	لا		
8.69%	0.0869	97	نعم	ضغط	
91.31%	0.9131	1019	لا		
1.08%	0.0108	12	نعم	رئوي	
98.92%	0.9892	1104	لا		
1.16%	0.0116	13	نعم	قلب	
98.84%	0.9884	1103	لا		
2.06%	0.0206	23	نعم	درقية	
97.94%	0.9794	1093	لا		
0.45%	0.0045	5	نعم	خبيث	
99.55%	0.9955	1111	لا		



وعدت هذه المعلومات مؤشرات دلالة على الحالة الأولية الصحية للمربيض، حيث تم اعتمادها من قبل مجموعة كبيرة من الأطباء التخصصين، كما قامت الباحثة بالتأكد من فاعلية هذه الاختبارات في قياس الحالة الأولية الصحية للمربيض تم التأكيد من صدق وثبات هذه الأداة كما يلي:

1) صدق الأداة: بهدف التحقق من الصدق البنائي بطريقة الاتساق الداخلي للمقياس تم استخراج معامل الارتباط بين درجة كل عبارة من عبارات المقياس والدرجة الكلية للمحور الذي تنتهي إليه العبارة. والجدول (2) يوضح نتائج ذلك.

جدول (2) قيم معاملات الارتباط بين درجة كل عبارة من عبارات المقياس والدرجة الكلية

معاملات الارتباط	الاختبارات الصحية الأولية
0.482**	الجنس
0.386**	التدخين
0.466**	السكري
0.514**	الضغط
0.247**	الأمراض الرئوية
0.279**	الأمراض القلبية
0.345**	الأمراض الدرقية
0.143**	أمراض خبيثة

* دال عند 0.05 ** دال عند 0.01

يتبيّن من الجدول (2) أن قيم معاملات الارتباط بيرسون بين الدرجات على كل عبارة والدرجة الكلية دالة إحصائياً، وبالتالي فإن هذه المؤشرات جيدة للتعبير عن الحالة الصحية الأولية للمربيض.

1) ثبات الأداة: لحساب ثبات هذه الأداة قام الباحث بإستخدام:

- طريقة معامل ألفا كرونباخ: يستخدم معامل ألفا كرونباخ هي طريقة لحساب معامل الاتساق الداخلي، تفيد في تحديد مدى تجانس مفردات المقياس [11]. وقد بلغت قيمة معامل ألفا كرونباخ للمقياس ككل (0.761) مما يشير إلى درجة ثبات جيد للمقياس.

- طريقة التجزئة النصفية: جرى التتحقق من ثبات المقياس أيضاً باستعمال طريقة التجزئة النصفية (فردي وزوجي) حيث تم تقسيم درجات المقياس إلى نصفين متعادلين من خلال جعل البنود ذات الأرقام الفردية في أحد النصفين والبنود ذات الأرقام الزوجية في النصف الآخر، ثم تم حساب الترابط بين مجموع الدرجات على النصف الفردي ومجموع الدرجات على النصف الزوجي باستخدام معامل الارتباط بيرسون (وهو يمثل ثبات نصف المقياس)، ثم تم تعديل طول البعد



باستخدام معادلة سبيرمان براون، لأن معامل الثبات المحسوب بطريقة التجزئة النصفية يظهر درجة ارتباط أحد نصفي المقاييس بنصفه الثاني، حيث بلغ (0.821) وهو ثبات جيد ثانياً: مقياس شدة أعراض مرض الكورونا كوفيد 19 : لدراسة شدة أعراض مرض الكورونا استخدم الباحثون الأداة التالية، الموضحة بالجدول التالي:

الجدول(3). شدة أعراض مرض كوفيد 19 لعينة الدراسة

النوعي	النكرار	النكرار النسيبي	العدد	حالة المريض	الأعراض
23.03%	0.2303	257	نعم	فقدان حاسة التذوق	فقدان حاسة الشم
76.97%	0.7697	859	لا		
21.86%	0.2186	244	نعم	فقدان حاسة الشم	التهاب البلعوم
78.14%	0.7814	872	لا		
13.35%	0.1335	149	نعم	الحمى	سعال
86.65%	0.8665	967	لا		
33.51%	0.3351	374	نعم	سعال	صعوبة في التنفس
66.49%	0.6649	742	لا		
26.70%	0.2670	298	نعم	إسهال	إسهال
73.30%	0.7330	818	لا		
9.50%	0.0950	106	نعم	صعوبة في التنفس	صعوبة في التنفس
90.50%	0.9050	1010	لا		
8.33%	0.0833	93	نعم	صعوبة في التنفس	صعوبة في التنفس
91.67%	0.9167	1023	لا		

وعدت هذه الاختبارات دلالة على شدة أعراض للمريض عند أصابته بمرض كوفيد 19، حيث تم اعتمادها من قبل مجموعة كبيرة من الأطباء، كما قامت الباحثة بالتأكد من فاعلية هذه الاعراض في قياس شدة أعراض الكوفيد للمريض تم التأكيد من صدق وثبات هذه الأداة كما يلي:



(1) صدق الأداة: بهدف التحقق من الصدق البنائي بطريقة الاتساق الداخلي للمقياس تم استخراج معامل الارتباط بين درجة كل عبارات المقياس والدرجة الكلية للمحور الذي تنتهي إليه العبارة. والجدول (4) يوضح نتائج ذلك.

الجدول (4) قيم معاملات الارتباط بين درجة كل عبارات المقياس والدرجة الكلية

معامل الإرتباط	الأعراض
0.726**	فقدان حاسة التذوق
0.614**	فقدان حاسة الشم
0.553**	التهاب البلعوم
0.735**	الحمى
0.665**	سعال
0.500**	صعوبة في التنفس
0.513**	إسهال
0.726**	فقدان حاسة التذوق

* دال عند 0.05 ** دال عند 0.01

يتبيّن من الجدول (4) أن قيم معاملات الارتباط بيرسون بين الدرجات على كل عبارة والدرجة الكلية دالة إحصائية، وبالتالي فإن هذه المؤشرات جيدة للتعبير عن شدة أعراض مرض كوفيد 19.

2) ثبات الأداة: لحساب ثبات هذه الأداة قام الباحث باستعمال:

- طريقة معامل ألفا كرونباخ: بلغت قيمة معامل ألفا كرونباخ للمقياس ككل (0.733) مما يشير إلى درجة ثبات جيدة للمقياس.

- طريقة التجزئة النصفية: جرى التتحقق من ثبات المقياس أيضاً باستخدام طريقة التجزئة النصفية حيث بلغت قيمته (0.800) مما يشير إلى درجة ثبات جيدة للمقياس.

4-5 حدود البحث: تشمل حدود البحث بـ

الحدود الزمانية: تم تطبيق الدراسة في النصف الثاني من عام 2021

الحدود المكانية: تم جمع المعلومات من خلال مجموعة من الأطباء الصدرية في محافظة حلب وحماة والحسكة في الجمهورية العربية السورية.

الحدود البشرية: تم تطبيق أدوات الدراسة على عينة من مصابي مرض كوفيد 19 تتراوح أعمارهم بين (7 - 79)



الإجابة عن تساؤلات الدراسة:

التساؤل الأول: كيف يمكن التنبؤ بشدة أعراض مرض كوفيد 19 من خلال دالة الانحدار الخطي بدلالة المعلومات الأولية الصحية؟

قام الباحث بدراسة معادلة الإنحدار الخطي للتنبؤ بشدة أعراض مرض كوفيد 19 من خلال دالة الانحدار الخطي بدلالة المعلومات الأولية الصحية، وذلك باستعانة ببرنامج SPSS، حيث أظهرت النتائج ما يلي:

الجدول(5). فعالية تحليل الإنحدار الخطي للتنبؤ بشدة أعراض مرض كوفيد 19

القيمة الجدولية	قيمة F	متوسط المربعات	درجة الحرية	مجموع المربعات	النموذج
3.820	4.575	12.798 2.797	1 1076 1077	12.798 3010.107 3022.905	الانحدار البواقي الكلي

من الجدول السابق نلاحظ أن قيمة F المحسوبة (4.575) أكبر من قيمة F الجدولية (3.820) وبالتالي فإن دالة معادلة الانحدار الخطي دالة، ويمكن التنبؤ عن شدة الأعراض بدلالة المعلومات الصحية الأولية، وبحساب معامل التحديد الذي بلغ (0.603) عند مستوى دالة (0.05) ودرجة حرية (1116) وهي قيمة دالة، ومؤشر على فعالية معادلة الإنحدار بالتنبؤ، وتكتب معادلة الانحدار الخطي للتنبؤ بشدة الأعراض كالتالي:

$$y = 1.118 + 0.160x$$

حيث يمثل y متغير يدل على شدة الأعراض و x تدل على المعلومات الأولية الصحية للمريض.

التساؤل الثاني: كيف يمكن التنبؤ بشدة أعراض مرض كوفيد 19 من خلال دالة الانحدار الخطي بدلالة المعلومات الأولية الصحية على وفق منطق التترسوفيك؟

قام الباحث باستبدال كل قيمة مجهولة وغير معلومة لدى الباحث بقيمة معامل عدم التعين او اللاتحديد I ومن ثم تم تحديد معادلة الانحدار الخطي باستخدام برنامج EXCEL وبطريقة المربعات الصغرى، حيث تم التنبؤ بشدة أعراض مرض الكورونا بناءً على معطيات المعلومات الصحية الأولية تظهر النتائج على وفق تحليل الانحدار الخطي كما هو موضح في الجدول (5):



الجدول(5). فعالية تحليل الانحدار الخطي للتنبؤ بشدة أعراض مرض كوفيد 19 على وفق منطق التتروسفيك

القيمة الجدولية	القيمة المحسوبة فـ	متوسط المربعات	درجة الحرية	مجموع المربعات	النموذج
3.820	$3.824 + 0.501 I$	10.672 + 1.421I	1	10.672 + 1.421I	الانحدار
		2.791 + 0.005 I	1076	3004.107 + 5.612 I	الباقي
			1077	3014.779 + 7.033 I	الكلي

من الجدول السابق نلاحظ أن قيمة F المحسوبة أكبر من قيمة F الجدولية وبالتالي فإن دالة معادلة الانحدار الخطي دالة، أي يمكن التنبؤ عن شدة الأعراض بدلالة المعلومات الصحية الأولية، وبحساب معامل التحديد الذي بلغ ($+ 0.210 I + 0.010 I 0.654 + 0.01 I$) عند مستوى دلالة (0.05) ودرجة حرية (1116) وهي قيمة دالة، وتكتب معادلة الانحدار الخطي للتنبؤ بشدة الأعراض كالتالي:

$$y = 1.120 + (0.158 + 0.020 I)x$$

حيث يمثل y متغير يدل على شدة الأعراض و x تدل على المعلومات الأولية الصحية للمريض.

الوصيات والمقررات

1. اعتماد مقياسين الحالة الصحية الأولية وشدة الأعراض كمقاييس لقياس هذه المجالات ووضع تصور مبدئي.
2. اعتماد معادلة الانحدار الخطي في المنطق الكلاسيكي ومنطق التتروسفيك لتقدير شدة أعراض المحتملة للأشخاص السليمين للتنبؤ بشدة الأعراض.
3. بناء تصور مقترح للإجراءات العلاجية بناءً على شدة الأعراض المتوقعة بناءً على دالة الانحدار الخطي الكلاسيكي والتتروسفيك.
4. اعتماد منطق التتروسفيك كحل لمعالجة الكثير من المشكلات الرياضية لقيم غير المحددة أو القيم المفقودة.



Conflict of interests.

There are non-conflicts of interest.

References

- [1] Q. Zou, K. Qu, Y. Luo, D. Yin, Y. Ju, and H. Tang, "Predicting Diabetes Mellitus With Machine Learning Techniques," *Front. Genet.*, vol. 9, 2018, doi: 10.3389/fgene.2018.00515.
- [2] L. Ismail and H. Materwala, "IDMPF: intelligent diabetes mellitus prediction framework using machine learning," *Appl. Comput. Informatics*, vol. ahead-of-print, no. ahead-of-print, 2021, doi: 10.1108/aci-10-2020-0094.
- [3] D. Ramana Kumar and S. K. Rao, "Health care System: Stream Machine Learning Classifier for features Prediction in Diabetes Therapy," 2018.
- [4] M. A. Sarwar, N. Kamal, W. Hamid, and M. A. Shah, "Prediction of diabetes using machine learning algorithms in healthcare," 2018, doi: 10.23919/IConAC.2018.8748992.
- [5] R. Forsman, and J. Jönsson, "Artificial intelligence and Machine learning: a diabetic readmission study," 2019.
- [6] S. Patel and V. N. Khedkar, "Diabetes Prediction using Machine learning: A Bibliometric Analysis," *Libr. Philos. Pract.*, vol. 2021, 2021.
- [7] T. N. Joshi, and P. P. M. Chawan, "Diabetes prediction using machine learning techniques," *Ijera*, vol. 8, no. 1, pp.9-13, 2018.
- [8] S. M. Hasan Mahmud, M. A. Hossin, M. Razu Ahmed, S. R. H. Noori, and M. N. I. Sarkar, "Machine learning based unified framework for diabetes prediction," 2018, doi: 10.1145/3297730.3297737.
- [9] M. Aminul and N. Jahan, "Prediction of Onset Diabetes using Machine Learning Techniques," *Int. J. Comput. Appl.*, vol. 180, no. 5, 2017, doi: 10.5120/ijca2017916020.
- [10] C. Reid, Diabetes "Diagnosis and Readmission Risks Predictive Modelling: USA," (Doctoral dissertation, Dublin, National College of Ireland), 2019.
- [11] H. Bhavsar and A. Ganatra, "A Comparative Study of Training Algorithms for Supervised Machine Learning," *Int. J. Soft Comput. Eng.*, vol. 2, no. 4, 2012.
- [12] F. Y. Osisanwo, J. E. T. Akinsola, O. Awodele, J. O. Hinmikaiye, O. Olakanmi and J. Akinjobi, "Supervised machine learning algorithms: classification and comparison," *International Journal of Computer Trends and Technology (IJCTT)*, vol. 48, no. 3, pp.128-138, 2017.
- [13] S. B. Kotsiantis, "Supervised machine learning: A review of classification techniques," *Informatica (Ljubljana)*, vol. 31, no. 3. 2007, doi: 10.31449/inf.v31i3.148.
- [14] L. Rokach, "Decision forest: Twenty years of research," *Inf. Fusion*, vol. 27, 2016, doi: 10.1016/j.inffus.2015.06.005.
- [15] S. Uddin, A. Khan, M. E. Hossain, and M. A. Moni, "Comparing different supervised machine learning algorithms for disease prediction," *BMC Med. Inform. Decis. Mak.*, vol. 19, no. 1, 2019, doi: 10.1186/s12911-019-1004-8.
- [16] N. Pathak and A. Bhandari, *IoT, AI, and Blockchain for .NET*. 2018.