

استعمال نموذج المنطق الضبابي لتصنيف المخاطر الائتمانية في مصرف بغداد الاهلي

م.د. أحمد عبد الزهرة حمدان
كلية الإدارة والاقتصاد – الجامعة المستنصرية

المستخلص

بعد تصنيف مخاطر الائتمان طريقة مهمة لقياس الجدارة الائتمانية في الشركات والمصارف من خلال تحليل بياناتها التاريخية، وتعد مخاطر الائتمان واحدة من أهم المشاكل في مجال التمويل. تجدر الإشارة إلى أن معظم المصارف التجارية العراقية غير قادرة على تحديد وتوقع تصنيف مخاطر الائتمان ولا يوجد نموذج دقيق في العراق لتحديد وتوقع تصنيف مخاطر الائتمان لهذه المصارف التجارية، في هذا البحث، يقترح الباحث نموذجاً يعتمد على المنطق الضبابي يمكن استخدامه للمساعدة في تحديد وتوقع تصنيف مخاطر الائتمان المصرفي، وتم اعتماد تصنيف Moody's كمقياس لمخرجات النموذج المقترح. يعتمد النموذج المقترح على النسب المالية من أجل تحديد تصنيف مخاطر الائتمان، هذا النموذج تم تنفيذه باستعمال المنطق الضبابي بواسطة برنامج MATLAB وتم تطبيقه على مصرف بغداد BoB.

الكلمات المفتاحية: تصنيف المخاطر الائتمانية، المؤشرات المالية، المنطق الضبابي، إزالة التضييب

Abstract

Credit risk rating is a method of measuring the credit worthiness in enterprises and banks by using analyzing their historical data. Credit risk rating is one of the most important problems in finance. Most Iraqi commercial banks unable to determine and predict for credit risk rating and so far there is no accurate model in Iraq for determining and predicting for credit risk rating of these commercial banks. In this paper, the researcher proposed a model based on a fuzzy logic to be used to assist in determining and predicting for bank credit risk rating. Taking the rating scale of Moody's as an output for the proposed model. The proposed model is based on financial ratios in order to determine the credit risk rating. This model was implemented using fuzzy logic in MATLAB and applied on Baghdad bank (BoB).

المقدمة

تُعد المصارف ولا سيما التجارية شريان النشاط الاقتصادي والتجاري في الاقتصاديات المتقدمة والنامية على حد سواء، فهي تأخذ دور الوساطة من خلال نقل الأموال من الوحدات ذات الفائض إلى الوحدات ذات العجز وما يترتب على هذه الوساطة من منح ائتمان بكافة أنواعه لذلك قد يتعرض المصرف خلال عملية منح الائتمان إلى مشاكل صعوبة تحصيل الأموال وتكون لديه قروض متعثرة وهذا له انعكاسات على سمعة المصرف وقدرته على الوفاء بالتزاماته تجاه الدائنين لا سيما المودعين (وحدات العجز)؛ لذلك من المهم إيجاد نموذج لتصنيف المخاطر الائتمانية للمصارف حتى تستطيع أخذ الحيطة والحذر واتخاذ القرارات الصحيحة بما ينسجم ودورها الكبير في الاقتصاد.

مشكلة البحث

تتمثل مشكلة البحث بأن المصارف التجارية في العراق تعمل دون أن تعرف تصنيفها الائتماني والذي تنبع أهميته من إعطاء صورة واضحة عن نشاطها، هل الائتمان الممنوح من قبلها ذا نوعية جيدة، هل هناك مخاطرة ائتمانية مقبولة، هل هناك احتمالية تعسر مالي بالمستقبل، كل هذه الأسئلة ممكن تجد الإجابة لها إذا كان هناك إطار كفاء لقياس التصنيف الائتماني للمصرف.

فرضية البحث

يقوم البحث على الفرضيتين الآتيتين:

- ١- أن قياس التصنيف الائتماني للمصارف التجارية (لا سيما مصرف بغداد) سيسهم بإعطاء صورة عن نشاط المصرف الائتماني تساعد في وضع الخطط المستقبلية التي تساهم بتحسين اداءه.
- ٢- أن اعتماد نموذج المنطق الضبابي في قياس تصنيف مخاطر الائتمان لمصرف بغداد يتلاءم مع ظروف عدم التأكد التي تسود البيئة الاقتصادية والسياسية في العراق.

أهمية البحث

تتبع أهمية البحث من أهمية المصارف ودورها في تحفيز النشاط الاقتصادي، فإن إيجاد إطار علمي لتصنيف المخاطر الائتمانية سيعمل على تصحيح عمل المصارف وتدارك الأخطاء قبل أن تؤدي إلى تعرض المصرف إلى العسر والفشل المالي.

هدف البحث

يتمثل هدف البحث بإيجاد إطار تحليلي لتصنيف المخاطر الائتمانية للمصارف التجارية يقوم على أسس علمية حديثة متمثلة باعتماد نموذج المنطق الضبابي.

حدود البحث

تتمثل حدود البحث المكاني باختيار مصرف بغداد الأهلي، أما الحدود الزمانية تتمثل بدراسة القوائم المالية لمصرف بغداد للمدة ٢٠١٦-٢٠٢٠.

منهجية البحث

تم اعتماد المنهج الاستنتاجي القائم على الانتقال من العام إلى الخاص، من خلال استعمال الأساليب الكمية متمثلة باحتساب النسب المالية وبناء نموذج منطق ضبابي لتحليل البيانات.

المحور الأول: تصنيف المخاطر الائتمانية (إطار نظري)

أولاً: مدخل توضيحي لتصنيف المخاطر الائتمانية

بعد صدور مؤشرات الجدارة الائتمانية لأول مرة من طرف جون مودي John Moody عندما صنف سندات شركة السكك الحديدية الأمريكية سنة ١٩٠٩، انتشر التصنيف الائتماني للحكومات والمؤسسات والسندات على نطاق واسع وازدهر، وتعددت أنواعه، وأصبح هناك العديد من الوكالات المحلية والإقليمية التي تقوم به، ويمكن تعريف التصنيف الائتماني بأنه عبارة عن عملية تهدف إلى توفير المعلومات والتقييم المستقل بشأن مدى ملاءمة المؤسسة المالية وقدرتها على الوفاء بالتزاماتها التعاقدية، أو جودة الأوراق أو المنتجات المالية، وفي الوقت نفسه، لا يعد التصنيف ضماناً لقدرة المؤسسة على الوفاء بالتزاماتها. أما التصنيف الائتماني للمصارف فيعبر عن مدى إمكانية دخول المصرف في صعوبات مالية، وبالتالي مدى احتياجه إلى الدعم والمساعدة المالية في المستقبل. (مداني، ٢٠١٣، ٥٤، ٥٧)

وبحلول عام ١٩٢٩ كانت Moody's تقوم بتصنيف حوالي خمسين حكومة مركزية تصدر سندات اقترض دولياً، وخلال مرحلة الكساد العظيم وبعد انتهاء الحرب العالمية الثانية توقفت سوق السندات العالمية بالكامل حتى السبعينيات إذ عادت السوق ولكن ببطء شديد حتى نهاية الثمانينيات حيث كانت هناك ١٥ دولة فقط تقوم بالاقتراض من سوق رأس المال الأمريكية وحصلت على تصنيف من Moody's مثل بريطانيا- فرنسا- اليابان وألمانيا وغيرها من الدول الأوروبية ذات الجدارة الائتمانية العالمية. في حين حصلت الدول الأقل جدارة على القروض من السوق الأوروبية وبعض البنوك بدون الحصول على تصنيف جدارة ائتماني. وخلال التسعينيات ازدهر نشاط تصنيف الدول للجدارة الائتمانية، وأصبح على الأقل هناك تسع شركات تقوم بعملية التصنيف وأهمها : Moody's , Fitch , Standard & Poor's وكل منها يقوم بتصنيف ما يزيد عن ٨٠ دولة مستقلة ثم انضم لهم مؤخراً شركات أخرى مثل : Bank Watch , Economist Intelligence Unit , J.P. Morgan , Bloomberg , IBCA , Duff & Phelps , Salomon Brother , Thomson . (١) يوضح تصنيفات الوكالات الرئيسية . (طلفاح، ٢٠٠٥، ٩٠-٧)

ويمكن الإشارة إلى دلالة التصنيفات الائتمانية فهي تعتمد على تقييم درجة ثلاث جوانب رئيسية متمثلة بـ (جودة الائتمان، مخاطر الائتمان، القدرة على الوفاء بالتزامات)، ودرجة كل جانب من هذه الجوانب يعكس مجموعة من ظروف المصرف مثل السيولة الربحية الأمان القدرة التشغيلية والتي سيتم تفصيلها لاحقاً، والجدول (٢) يوضح اختلاف التصنيف حسب حالة الدلالة، وحسب رموز التصنيفات الائتمانية لوكالة Moody's التي سيتم اعتمادها في البحث لإيجاد تصنيف المخاطر الائتمانية لمصرف بغداد (الجانب التطبيقي).

جدول (١): درجات التصنيف الائتماني حسب وكالات Fitch , Moody's , S&P

توضيح للرموز المستعملة من قبل وكالات التصنيف الائتماني العالمية				مستوى المخاطر الائتمانية
معدلات الخسارة عند كل درجة	Standard & poor's	Fitch ratings	Moody's	الوصف
0.0016%	AAA	AAA	Aaa	الأكثر اماناً
0.0171%	AA+	AA+	Aa1	درجة الاستثمار
0.0374%	AA	AA	Aa2	
0.0781%	AA-	AA-	Aa3	
0.1436%	A+	A+	A1	
0.2569%	A	A	A2	
0.4015%	A-	A-	A3	
0.6050%	BBB+	BBB+	Baa1	
0.8690%	BBB	BBB	Baa2	
1.6775%	BBB-	BBB-	Baa3	
2.9040%	BB+	BB+	Ba1	درجة المضاربة
4.6265%	BB	BB	Ba2	
6.5230%	BB-	BB-	Ba3	
8.8660%	B+	B+	B1	
11.3905%	B	B	B2	
14.8775%	B-	B-	B3	
19.9726%	CCC	CCC+	Caa1	
26.8125%		CCC	Caa2	
38.4017%		CCC-	Caa3	
55.0000%			CA	
100.0000%			C	
	DDD			متعثرة
	DD			
	D	D		

المصدر/أ. مداني أحمد ، دور وكالات التصنيف الائتماني في صناعة الازمات في الأسواق المالية ومتطلبات إصلاحها ، الأكاديمية للدراسات الاجتماعية والإنسانية ، قسم العلوم الاقتصادية والقانونية ، العدد ١٠ - جوان ٢٠١٣ .

جدول (٢): دلالة التصنيفات الائتمانية حسب Moody's

الرموز	جودة الائتمان	مخاطر الائتمان	القدرة على الوفاء بالالتزامات المالية
Aaa	الجودة الائتمانية الاعلى	منخفضة	عالية
Aa	عالية جداً	منخفضة	عالية
A	عالية	منخفضة	عالية
Baa	جيدة	مقبولة	مقبولة
Ba	دون المتوسط	عالية	خطر مضاربة
B	ضعيفة	عالية جداً	خطر مضاربة
Caa	ضعيفة جداً	عالية جداً	احتمال عدم السداد
Ca	ضعيفة جداً	عالية جداً (خطر مضاربة)	ظهور بعض مؤشرات عدم السداد
C	الجودة الائتمانية الأدنى	عالية	عدم السداد وشيكة
RD	تشير الى حدوث حالة عدم سداد لواحد او أكثر من الالتزامات المالية		
D	تشير الى حدوث حالة عدم سداد الالتزامات المالية		

المصدر بتصرف: هيئة الأوراق والأسواق المالية السورية، نشرة توعية عن وكالات التصنيف، برنامج التوعية المالية، رقم ٢١، سوريا، بلا سنة، ص ٧-٨

ثانياً: مدخل مفاهيمي لنموذج المنطق الضبابي

١ - مفهوم المنطق الضبابي Fuzzy logic^(٢١)

هو عبارة عن أحد العلوم الحديثة في الرياضيات والتحكم وهو أسلوب منطقي لتمثيل طريقة البشر في التفكير وإضافة هذه الخاصية إلى برمجيات الحاسوب، وقد أحدث تطوراً كبيراً في مجال البرمجة، ويعتبر تحولاً من المنطق التقليدي الذي يعبر عنه بالخطأ أو الصواب أو بالأرقام واحد وصفر ليصبح المنطق الضبابي متعدد القيم بين الصفر والواحد ويعد انتقالاً كبيراً من الرياضيات التقليدية والأرقام إلى الرياضيات الفلسفية واللغوية، نشأ هذا المنطق عام ١٩٦٥ على يد العالم الأذربيجاني الأصل "لطفي زادة" من جامعة كاليفورنيا فقد طوّره ليستعمله بوصفه طريقة أفضل لمعالجة البيانات، لكن نظريته لم تلق اهتماماً حتى عام ١٩٧٤ عندما استعمل منطق الغموض في تنظيم محرك بخاري، ثم تطورت تطبيقاته حتى وصلت لتصنيع شريحة منطق ضبابي والتي استعملت في العديد من المنتجات كآلات التصوير وقد عرفه البروفيسور لطفي زاده المنطق الضبابي بأنه "علم يهدف إلى استنتاج انماط من القيم التقريبية بدلاً من القيم المؤكدة".

انمنطق الضباب بالمعنى الواسع هو منظومة منطقية تقوم على تعميم أوسع للمنطق التقليدي الكلاسيكي الرقمي ثنائي القيم يعتمد على ٠ أو ١ فقط، وذلك للاستدلال في ظروف غير مؤكدة وذلك عن طريق استخدام مدخلات بين (٠ و ١). فقد لاحظ أن الصح والخطأ لا تكفي من أجل تمثيل الأشكال المنطقية كافة ولا سيما المشاكل التي تواجهنا حالياً فالمنطق الكلاسيكي يعتمد على ٠ أو ١ فقط وهذا ما تعمد عليه الكثير من العلاقات في حين توجد علاقات أخرى يكون فيها الوضع يمكن اعتباره صحيح جزئياً أو خاطئاً: جزئياً في الوقت نفسه هناك العديد من الدوافع التي دفعت العلماء إلى تطوير علم المنطق الضبابي فمع تطور الحاسوب والبرمجيات نشأت الرغبة في اختراع أو برمجة أنظمة يمكنها التعامل مع المعلومات غير الدقيقة على غرار الإنسان لكن هذا ولد مشكلة لأن الحاسوب لا يمكنه التعامل إلا مع معطيات دقيقة ومحددة. وقد نتج عن هذا التوجه ما يعرف بالأنظمة الخبيرة أو الذكاء الاصطناعي ويعد علم المنطق الضبابي إحدى النظريات التي يمكن من خلالها بناء مثل هذه الأنظمة، فهو يمثل طريقة سهلة

(٢١). للمزيد حول المنطق الضبابي واستعمالاته.. أنظر :

- George Bojadziev & Maria Bojadziev , Fuzzy Logic for Business, Finance, and Management, 2nd Edition , World Scientific Publishing , New Jersey , 2007

لتوصيف وتمثيل الخبرة البشرية، كما أنه يقدم الحلول العملية للمشاكل الواقعية، وهي حلول بتكلفة فعالة ومعقولة، بالمقارنة مع الحلول الأخرى التي تقدم التقنيات الأخرى.

٢- المجاميع الضبابية Fuzzy Sets ودوال العضوية Membership Function

عرف زاده المجموعة الضبابية بأنها (أصناف من العناصر مع درجة انتماء مستمر وأن هذه المجموعة ميزت بدالة العضوية التي خصصت لكل عنصر درجة انتماء مداه بين الصفر والواحد)، أي عندما يأخذ العنصر درجة عضوية (١) فهذا يعني أن العنصر ينتمي بالكامل إلى المجموعة الضبابية، وعندما تكون درجة العضوية (صفر) فهذا يعني أن العنصر لا ينتمي إطلاقاً إلى المجموعة الضبابية، والدرجات الأخرى تتفاوت بين الصفر والواحد، فعندما تكون درجة العضوية (٠,٥) فهذا يعني أن العنصر ينتمي بنسبة (٠,٥) إلى المجموعة الضبابية ولا ينتمي إلى المجموعة بالنسبة ذاتها (سعد و باسم، ٢٠١٧، ٨٠).

مما سبق يتبين أن دوال العضوية ذات أهمية كبيرة في نظرية المجموعة الضبابية، فهي تستعمل في تحديد كيفية انتماء أي عنصر من العناصر إلى المجموعات الضبابية، وتمثل بمخطط محوره الصادي يمثل درجة الانتماء للمجموعة والمحور السيني يمثل القيم الاعتيادية للمتغير الضبابي. (عبد الحميد وعدنان، ٢٠١٧، ٤٠١) وهناك طريقتان لتحديد دالة العضوية هما: (سعد و باسم، مصدر سابق، ٨١)

١- الاعتماد على الخبرة البشرية وتلك المجموعة المضببة تستعمل في اغلب الأحيان لصياغة المعرفة الإنسانية، وإن الدوال العضوية تمثل جزءاً من المعرفة البشرية، وهذا الجانب يعطي صيغة مرنة للدالة العضوية مع الحاجة إلى عمل توليفات دقيقة.

٢- استعمال البيانات المتجمعة لتحديد دالة الانتماء في هذه الطريقة يتم عادة تحديد تركيبة الدالة العضوية أولاً ثم إجراء التوليف الدقيق للمعلومات الخاصة بالدالة العضوية استناداً إلى تلك البيانات.

وتجدر الإشارة وكما هو معلوم في الرياضيات يكون المتغير عددي، أما في المنطق الضبابي فإن المتغيرات تحمل قيمة على شكل كلمات أو جمل مثل (عالي، وسط، واطئ) وتكمن أهمية المتغيرات اللغوية في تحليل الأنظمة المعقدة وتلخيص المعلومات الكثيرة واتخاذ القرارات الصعبة وذلك باستعمال اللغة دون اللجوء إلى المتغيرات الكمية والعددية.

٣- القواعد الضبابية Fuzzy Rules

القواعد الضبابية أو كما تسمى قواعد الاستدلال الضبابي، استعملت لبناء أنظمة التحكم الآلي، في العلوم التقنيّة أو اتخاذ القرارات والتدابير الملائمة أو تقديم اقتراحات أو تقويم واستشراف مستقبل غير ذلك، في الميادين الإنسانية مثل الاقتصاد والإدارة والاجتماع والسياسة... الخ، ولا يقصد بالقواعد هنا الشروط الواجب توافرها ليكون الاستدلال صحيحاً، وإنما تعني بناء نماذج تعكس طريقة الحس المشترك في التفكير، وتتخذ صورة القضايا الشرطية المتصلة فتربط بين حدث وآخر أو بين أسباب ونتائج أو بين اسئلة واجوبة وتعبّر عن هذه القضايا المتغيرات اللغوية ودرجات الامكان، كما تستخدم الروابط المنطقية وذلك بالاعتماد على خبرة الباحث في ميدان معين. (شرف، ٢٠١٦، ١٨٤) (وسيم توضيحها في الجانب التطبيقي مع اجراءات اخرى ضمن بناء هيكل الاستدلال الضبابي)...

ثالثاً: المؤشرات المالية المختارة لتصنيف المخاطر الائتمانية لمصرف بغداد(*)

من أجل تصنيف المخاطر الائتمانية لمصرف بغداد، لابد من الاعتماد على أدوات التحليل المالي لما توفره من مؤشرات مالية تغطي الجوانب الضرورية التي تساعد في تصنيف المخاطر الائتمانية للمصرف المذكور وسيتم اعتماد المجاميع الآتية من المؤشرات المختارة التي تم انتقاءها لتحقيق هدف البحث:

- الربحية Profitability: وهي قدرة المصرف على تحقيق الأرباح في ظل الحالات التشغيلية العادية تعكس درجة المخاطرة.
- القدرة على سداد الديون Debt-paying ability: تمثل قدرة المصرف على سداد الديون المستحقة قصيرة الأجل وطويلة الأجل، مما يساعد في التنبؤ بأرباح المصرف المحتملة ويقلل من مخاطر الائتمان.
- القدرة التشغيلية Operation ability: وتمثل قدرة المصرف على استخدام موارده المختلفة لتحقيق الأرباح.
- السيولة Liquidity: هي قدرة المصرف على سداد التزامات الديون قصيرة الأجل.
- احتياطي القروض المتعثر Loan-loss provisions: وهي توضع جودة القروض الممنوحة وهي ترتفع كلما قلت القروض المتعثرة.
- هيكل الائتمان Credit structure: تقيس درجة المخاطر الائتمانية من ناحية حجم القروض الممنوحة.

والمجاميع أعلاه تتضمن مجموعة من المؤشرات التي سيعتمدها النموذج وهي كالآتي: (٤٠)

(*) تم اختيار مصرف بغداد عينة للبحث لانه يعد من المصارف الاكبر في العراق وهو اول مصرف رئيس له في العراق، فقد بدأ بالعمليات المصرفية عام ١٩٩٢، وهاجا يملك ٤٠ فرعاً موزعة على محافظات العراق، والميزة التي تحسب لمصرف بغداد تتمتع بالشفافية بنشر قوائم نشاطه المالي من عام ٢٠٠٥ ولغاية ٢٠١٦ وهو الذي لا تجده لدى المصارف الاخرى لا سيما الحكومية.

(٤٠) تم الاعتماد على المصادر الآتية في اختيار المؤشرات المالية:

MabweKumbirai and Robert Webb , A financial Ratio Analysis of Commercial - BankPerformance in South Africa, African Review of Economics and Finance, Vol. 2, No. 1, Dec 2010, 39-40 .

١- الربحية

• العائد على الأصول (ROA) = صافي الربح / إجمالي الأصول

• العائد على الملكية (ROE) = صافي الربح / حقوق الملكية

٢- السيولة

• الأوراق المالية إلى الأصول (SA) = الأوراق المالية / الأصول

• الودائع إلى الأصول (DS) = الودائع / الأصول

• القروض إلى الودائع (LD) = القروض / الودائع

٣- احتياطي القروض المتعثرة

• احتياطي خسارة القرض إلى إجمالي القروض (LRL) = احتياطي خسارة القرض / القروض الكلية

٤- هيكل الائتمان

• إجمالي القروض إلى إجمالي الأصول (TLTA) = إجمالي القروض / إجمالي الأصول

• احتياطيات خسارة القرض إلى صافي إيرادات الفوائد (LRNI) = احتياطيات خسارة القرض / صافي إيرادات الفوائد

٥- القدرة على سداد الديون

• الموجودات المتداولة إلى المطلوبات المتداولة (CATCL) = الموجودات المتداولة / المطلوبات المتداولة

• الدين الكلي إلى إجمالي الأصول (TDTA) = الدين الكلي / إجمالي الأصول

٦- القدرة التشغيلية

• العوائد إلى إجمالي الأصول (RTTA) = العوائد / إجمالي الأصول

والجدول (٣) يبين متغيرات النموذج و رمز كل مؤشر.

جدول (٣): وصف مؤشرات متغيرات البحث

الرمز	المؤشر	اسم النسبة
ROA	العائد / الأصول	الربحية
ROE	العائد / حقوق الملكية	
(SA)	الأوراق المالية / الأصول	السيولة
(LD)	القروض / الودائع	
(DS)	الودائع / الأصول	احتياطي القروض المتعثرة
(LRL)	احتياطي خسارة القرض / إجمالي القروض	
(TLTA)	إجمالي القروض / إجمالي الأصول	هيكل الائتمان
(LRNI)	احتياطيات خسارة القرض / صافي إيرادات الفوائد	
(CATCL)	الموجودات المتداولة / المطلوبات المتداولة	القدرة على الوفاء بالالتزامات
(TDTA)	الدين الكلي / إجمالي الأصول	
(RTTA)	العوائد / إجمالي الأصول	القدرة التشغيلية

المحور الثاني : بناء هياكل النماذج الضبابية المقترحة لمصرف بغداد

أولاً: بناء هياكل النماذج الضبابية المقترحة

لغرض بناء النماذج المقترحة التي تهدف لتصنيف المخاطر الائتمانية لمصرف بغداد الأهلي على وفق تصنيف Moody's ، للوصول لأهداف البحث سيتم بناء ثلاثة نماذج ضبابية، النموذج الأول يختص بقياس جودة الائتمان، أما النموذج الثاني يختص بإيجاد قيمة لمخاطر الائتمان، النموذج الأخير يقيس قدرة المصرف على الوفاء بالتزاماته، كل واحد من النماذج

- Ndege John Okinyi, PERFORMANCE AND FINANCIAL RATIOS OF COMMERCIALBANKS IN KENYA FROM 2006-2010, Master thesis, Schools of Business, University of Nairobi , September, 2012 , p.14 .
- HanafiTumin, Mohd and Mohd Said, Rasidah, Performance and Financial Ratios of Commercial Banks in Malaysia and China (August 23, 2010). Available at . <https://ssrn.com/abstract=1663612> :SSRN

المذكورة يعتمد على مجموعة من النسب المالية التي تقع ضمن مجاميع المؤشرات الستة التي تم ذكرها مسبقاً لغرض استخدام نتائج النماذج الثلاثة لتصنيف المخاطر الائتمانية لمصرف بغداد والجدول ادناه يوضح عناصر كل نموذج من النماذج المذكورة.

جدول (٤): النماذج الضبابية المقترحة

رقم النموذج	عناصر التصنيف الائتماني	مجاميع المؤشرات
النموذج الضبابي (١) Fuzzy Model (1)	جودة الائتمان Credit Quality	الربحية احتياطي القروض المتعثرة السيولة
النموذج الضبابي (٢) Fuzzy Model (2)	مخاطر الائتمان Credit Risk	هيكل الائتمان
النموذج الضبابي (٣) Fuzzy Model (3)	القدرة على الوفاء بالالتزامات Ability To Fulfillment of obligations	القدرة على سداد الديون القدرة التشغيلية

اساس هذه النماذج يعتمد على مؤشرات التحليل المالي الكمية (تم الإشارة لها في النقطة ثانياً) التي تم استعمالها بالاعتماد على البيانات المالية التاريخية المأخوذة من القوائم المالية للمصرف المذكور خلال المدة ٢٠١٦-٢٠٢٠ (أنظر الملحقين ١ و ٢)، والعناصر الآتية تمثل أهم مراحل هياكل نماذج البحث:

١- بناء قاعدة دوال العضوية لمغيرات النموذج Member function base

٢- بناء القواعد الضبابية Fuzzy rule base

محرك الاستدلال الضبابي Fuzzy inference engine (وهذا يتضمن عدة نقاط ستوضح لاحقاً) وهي كالآتي:

١- قاعدة دوال العضوية Membership Function Base

قبل الشروع بتحديد عضوية متغيرات نماذج البحث، تجدر الإشارة الى انه تم اعتماد الأسلوب الاحصائي والقاعدة المعرفية في تحديد دوال الانتماء للمؤشرات المالية الداخلة في نماذج البحث، والملحق (٣) يبين الوصف الاحصائي لمؤشرات النماذج الثلاثة وهي تحدد القيمة الأدنى والأعلى والمتوسط والوسيط ومؤشرات اخرنما يساعد في تحديد دوال العضوية. وهي كالآتي:

أ- النموذج الأول جودة الائتمان Credit Quality

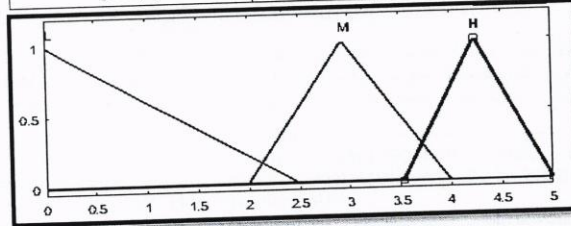
يتكون النموذج الأول من مجموعتين من المؤشرات هي الربحية واحتياطي القروض المتعثرة ودوال العضوية لمؤشرات هاتين المجموعتين كالآتي (حددت الدوال استناداً الى خبرة الباحث وأساليب إحصائية).

• مجموعة الربحية

- دالة العضوية للعائد على الأصول ROA

جدول (٥): دالة عضوية ROA

المدى العددي	الرمز	المتغير اللغوي
[0,2.5]	L	منخفض
[1.99,3.99]	M	متوسط
[3.53,5]	H	مرتفع

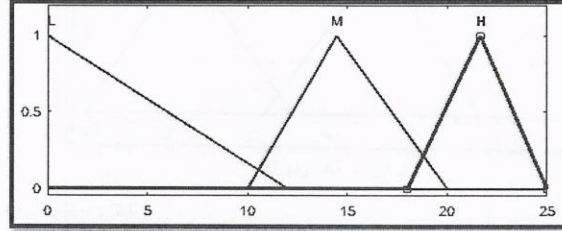


شكل (١): دالة عضوية ROA

- دالة العضوية للعائد على حقوق الملكية ROE

جدول (6): دالة عضوية ROE

المدى العددي	الرمز	المتغير اللغوي
[0,12]	L	منخفض
[10,20]	M	متوسط
[18,25]	H	مرتفع



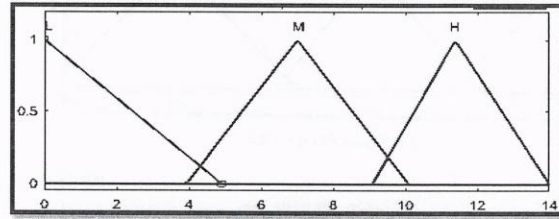
شكل (2): دالة عضوية ROE

• مجموعة احتياطات القروض المتعثرة

دالة عضوية احتياطي القروض المتعثرة الى اجمالي القروض LRL

جدول (7): دالة عضوية LRL

المدى العددي	الرمز	المتغير اللغوي
[0,4.9]	L	منخفض
[3.9,10.09]	M	متوسط
[9.09,14]	H	مرتفع



شكل (3): دالة عضوية LRL

ب - النموذج الثاني مخاطر الائتمان Credit Risk

يقع ضمن هذا النموذج الثاني مجموعتين من المؤشرات بهدف توضيح مخاطر الائتمان وهما كالتالي:

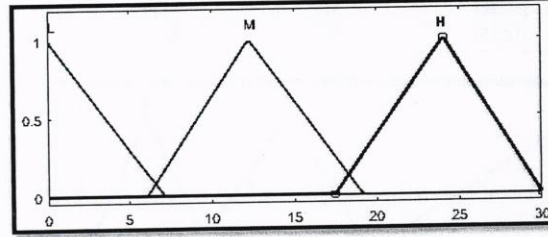
• مجموعة السيولة

- الأوراق المالية الى الأصول SA

جدول (8): دالة عضوية SA

المدى العددي	الرمز	المتغير اللغوي
--------------	-------	----------------

[0,7.2]	L	منخفض
[6.1,19.2]	M	متوسط
[17.5,30]	H	مرتفع

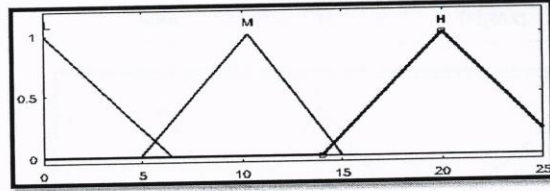


شكل (4): دالة عضوية SA

- القروض الى الودائع LD

جدول (9): دالة عضوية LD

المتغير اللغوي	الرمز	المدى العددي
منخفض	L	[0,6.5]
متوسط	M	[4.9,15]
مرتفع	H	[14,26.2]

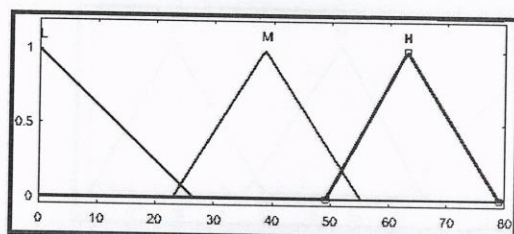


شكل (5): دالة عضوية LD

- الودائع الى الأصول DS

جدول (10): دالة عضوية DS

المتغير اللغوي	الرمز	المدى العددي
منخفض	L	[0,26.5]
متوسط	M	[23,55.13]
مرتفع	H	[49.2,79]

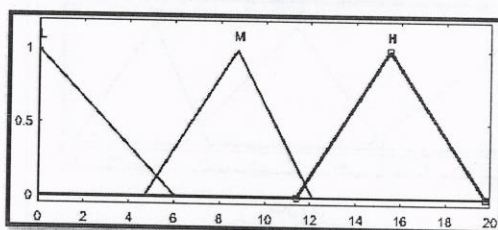


شكل (٦): دالة عضوية DS

مجموعة هيكل الائتمان
- إجمالي القروض إلى إجمالي الأصول TLTA

جدول (11): دالة عضوية TLTA

المدى العددي	الرمز	المتغير اللغوي
[0,6.05]	L	منخفض
[4.6,12.1]	M	متوسط
[11.4,19.8]	H	مرتفع

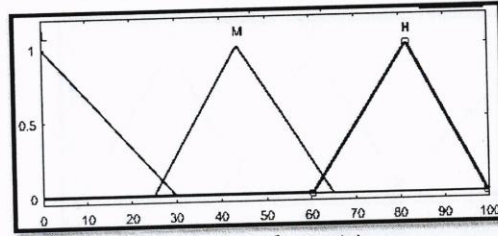


شكل (٧): دالة عضوية TLTA

- احتياطي القروض الخاسرة إلى صافي إيرادات الفائدة LRNI

جدول (١٢): دالة عضوية LRNI

المدى العددي	الرمز	المتغير اللغوي
[0,30.03]	L	منخفض
[25,64.9]	M	متوسط
[60.4,99.6]	H	مرتفع



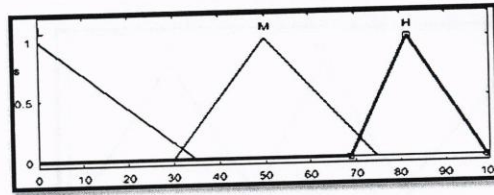
شكل (٨): دالة عضوية LRNI

ت-التموذج الثالث القدرة على الوفاء بالالتزامات Ability To Fulfillment of obligations ويتضمن مجموعتين من المؤشرات هما القدرة على تسديد الديون والقدرة التشغيلية، و دوال العضوية لهم كالآتي: مجموعة القدرة على تسديد الديون

- الموجودات المتداولة الى المطلوبيات المتداولة CATCL

جدول (13): دالة عضوية CATCL

المتغير اللغوي	الرمز	المدى العددي
منخفض	L	[0,35.05]
متوسط	M	[30,74.74]
مرتفع	H	[68.9,99.3]



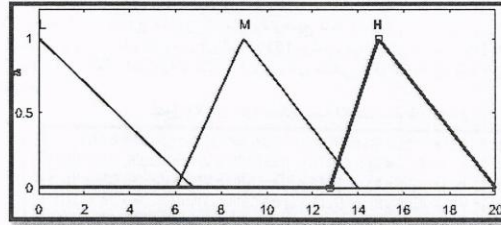
شكل (٩)

دالة عضوية CATCL

- الدين الكلي الى اجمالي الأصول TDTA

جدول (١٤): دالة عضوية TDTA

المتغير اللغوي	الرمز	المدى العددي
منخفض	L	[0,6.79]
متوسط	M	[6.05,14]
مرتفع	H	[12.78,20]



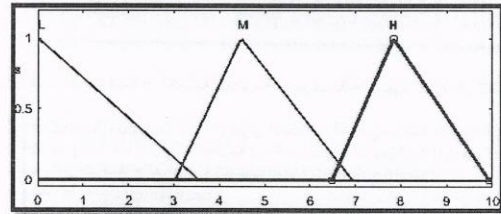
شكل (١٠): دالة عضوية TDTA

مجموعة القدرة التشغيلية

- العوائد الى اجمالي الأصول RTTA

جدول (١٥): دالة عضوية RTTA

المتغير اللغوي	الرمز	المدى العددي
منخفض	L	[0,3.55]
متوسط	M	[3.02,6.94]
مرتفع	H	[6.49,9.93]



شكل (١١): دالة عضوية RTTA

٢- قاعدة القواعد الضبابية Fuzzy Rules Base

يعتمد وضع قواعد الاستدلال الضبابي على احكام الباحث في حقل الاختصاص، وتم بناء القواعد على أساس مبدأ التعظيم Maximizing (باستخدام الابعار and)، وهي كالتالي للنماذج الثلاثة:

أ- النموذج الأول جودة الائتمان Credit Quality

كما هو واضح في الجدول (١٦) تم وضع ٦ قواعد من اجل قياس جودة الائتمان، على سبيل التوضيح، القاعدة الأولى تنص على "إذا كان العائد على الأصول مرتفع ROA والعائد على الملكية ROE مرتفع كذلك وتخصيصات القروض المتعثرة منخفضة إذن الائتمان يمتاز بجودة عالية". وباقى القواعد موضحة بالجدول.

جدول (١٦): القواعد الضبابية لخصر جودة الائتمان

1. If (ROA is H) and (ROE is H) and (LRL is L) then (CREDIT_QUALITY is H) (1)
2. If (ROA is H) and (ROE is M) and (LRL is M) then (CREDIT_QUALITY is M) (1)
3. If (ROA is L) and (ROE is L) and (LRL is M) then (CREDIT_QUALITY is L) (1)
4. If (ROA is L) and (ROE is M) and (LRL is M) then (CREDIT_QUALITY is L) (1)
5. If (ROA is M) and (ROE is L) and (LRL is L) then (CREDIT_QUALITY is M) (1)
6. If (ROA is M) and (ROE is M) and (LRL is H) then (CREDIT_QUALITY is M) (1)

ب- النموذج الثاني مخاطر الائتمان Credit Risk الجدول (٧) يوضح قواعد نموذج مخاطر الائتمان وللتوضيح نأخذ القاعدة (٢) وهي تنص "إذا كانت الأوراق المالية إلى الأصول SA عند مستوى متوسط والقروض إلى الودائع LD مرتفع والودائع إلى الأصول DS ذات مستوى متوسط، والقروض إلى الأصول TLTA مرتفعة واحتياطيات خسارة قروض إلى صافي دخل الفائدة LRNI ذات مستوى متوسط إذن ستكون مخاطر الائتمان مرتفعة.

جدول (١٧): القواعد الضبابية لعناصر مخاطر الائتمان

1. If (SA is H) and (LD is H) and (DS is H) and (TLTA is L) and (LRNI is L) then (CREDIT_RISK is M) (1)
2. If (SA is M) and (LD is H) and (DS is M) and (TLTA is H) and (LRNI is M) then (CREDIT_RISK is H) (1)
3. If (SA is M) and (LD is H) and (DS is M) and (TLTA is H) and (LRNI is M) then (CREDIT_RISK is H) (1)
4. If (SA is L) and (LD is M) and (DS is H) and (TLTA is L) and (LRNI is L) then (CREDIT_RISK is L) (1)
5. If (SA is L) and (LD is L) and (DS is H) and (TLTA is M) and (LRNI is M) then (CREDIT_RISK is L) (1)
6. If (SA is H) and (LD is H) and (DS is H) and (TLTA is L) and (LRNI is L) then (CREDIT_RISK is M) (1)

ت- النموذج الثالث القدرة على الوفاء بالالتزامات ability To Fulfilment of obligations الجدول (١٨) يوضح قواعد نموذج الوفاء بالالتزامات، نأخذ مثال للتوضيح القاعدة رقم ٤ تنص على "إذا كانت الموجودات المتداولة إلى المطلوبات المتداولة CATCL مرتفعة والدين الكلي إلى إجمالي الأصول TDTA منخفض والعوائد إلى إجمالي الأصول RTTA منخفض إذن القدرة على الوفاء بالالتزامات تكون متوسطة.

جدول (١٨): القواعد الضبابية لعناصر الوفاء بالالتزامات

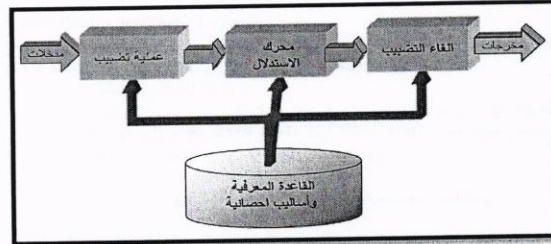
1. If (CATCL is H) and (TDTA is L) and (RTTA is H) then (Fulfilment_of_obligations is H) (1)
2. If (CATCL is L) and (TDTA is H) and (RTTA is M) then (Fulfilment_of_obligations is L) (1)
3. If (CATCL is M) and (TDTA is M) and (RTTA is H) then (Fulfilment_of_obligations is M) (1)
4. If (CATCL is H) and (TDTA is L) and (RTTA is L) then (Fulfilment_of_obligations is M) (1)
5. If (CATCL is L) and (TDTA is M) and (RTTA is not H) then (Fulfilment_of_obligations is M) (1)

المحور الثالث: تقويم هياكل النماذج الضبابية المقترحة لمصرف بغداد (محرك الاستدلال الضبابي Fuzzy inference engine)

تعد طريقتي Mamdani و Sugeno من أهم طرق الاستدلال الضبابي، وتعتمد نماذجنا الضبابية في البحث على طريقة الاستدلال Mamdani، وتأخذ هذه الطريقة الاستدلالية أربعة مراحل هي: (Lon, 2012, 325-50)

- ❖ تضبيب متغيرات النماذج قيد الدراسة (تضبيب المدخلات) Fuzzification
- ❖ وضع القواعد الضبابية Fuzzy Rules
- ❖ تجميع مخرجات القواعد Aggregation of the rule outputs
- ❖ وأخيراً المرحلة النهائية المهمة إزالة الضبابية Defuzzification

والمخطط الآتي يوضح هذه المراحل محرك الاستدلال الضبابي.

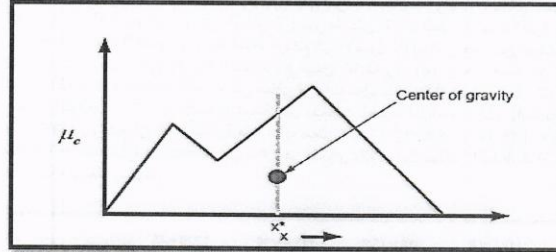


مخطط (١): محرك الاستدلال الضبابي Fuzzy inference engine

المصدر بتصرف:

- Oesterreichische Nationalbank & Financial Market Authority, Rating Models and Validation, Guidelines on Credit Risk Management, Vienna, Austria, November 2004, 39.

المرحلتين الأولى والثانية تم انجازها في النقطتين A و B، وفي هذه النقطة سيتم تجميع مخرجات القواعد وإزالة الضبابية عن نتائج النماذج الثلاثة لتحويل المخرجات الضبابية إلى مخرجات حقيقية، وتجدر الإشارة إلى أن هناك عدة طرق لإزالة الضبابية للوصول إلى النتائج الحقيقية ومنها، طريقة المتوسط الأعظم، قرار التعظيم، وأخيراً طريقة مركز الجاذبية والتي سيعتمدها البحث للوصول إلى النتائج، ويمكن توضيحها بيانياً عن طريق الشكل البياني في ادناه

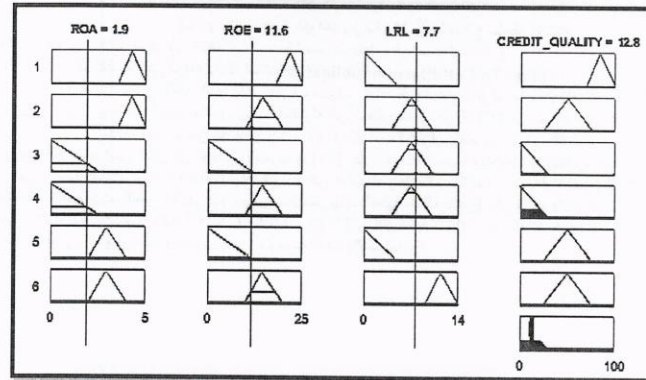


شكل (١٢): طريقة مركز الجاذبية Center of Gravity

DebasisSamanta, Defuzzification Techniques, soft computing application, 2016, p.35. وتجدر الإشارة إلى أنه تم استخدام برنامج MATLAB لبناء نماذج البحث الثلاثة للوصول إلى النتائج النهائية، وعليه الآتي توضيح للمرحلتين الأخيرة لنماذج البحث ضمن عملية الاستدلال الضبابي كما أشرنا هما تجميع مخرجات القواعد وإزالة الضبابية وصولاً للنتائج النهائية بعد أن تم استعراض مرحلة تضبيب المدخلات ووضع القواعد الضبابية. وهي كالآتي وللنماذج الثلاثة:

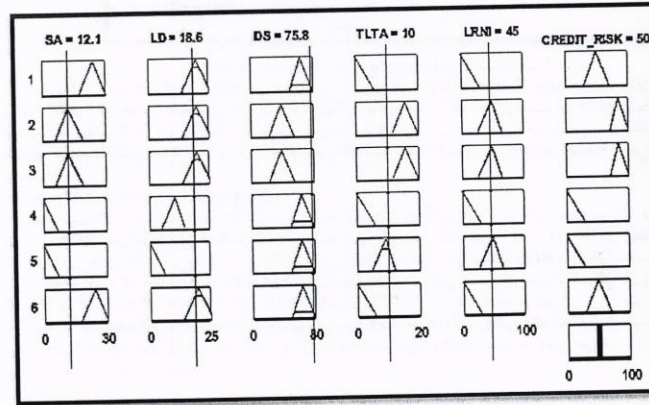
أ.النموذج الأول جودة الائتمان Credit Quality

يوضح الشكل (١٣) عملية الاستدلال الضبابي والمعالجة، إذ يمثل العمود الأول من اليسار توزيع دالة انتماء العائد على الأصول ROA على القواعد الستة ونلاحظ أن دالة الانتماء هذه تقع ضمن القاعدتين (٣ و ٤) بمعنى أن منطقة القرار ستكون محصورة بين هاتين القاعدتين، ويمثل العمود الثاني توزيع دالة انتماء العائد على الملكية ROE على القواعد الستة وتبين أنها تقع ضمن القواعد (٢، ٤، ٦)، أما العمود الثالث يمثل توزيع دالة انتماء احتياطي خسارة القرض إلى إجمالي القروض و واضح أن دالة الانتماء تقع ضمن القواعد (٢، ٣، ٤)، علماً أن الأعمدة الثلاثة تمثل مدخلات النموذج الضبابي، أما العمود الرابع (الأخير) يمثل مخرجات العملية التي تمثل جودة الائتمان، بعد تجميع قواعد العمود الأول والثاني والثالث كان ناتج المعالجة ١٢,٨، أي عندما تكون قيمة ROA=1.9، ROE=11.6، و LRL=7.7 فإن جودة الائتمان لمصرف بغداد هي ١٢,٨ وهي تعتبر مؤشر على ضعف نوعية الائتمان الممنوح من قبل المصرف.



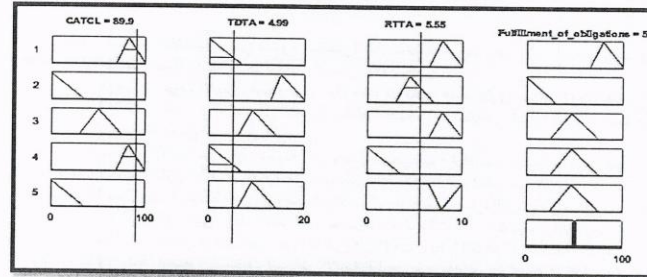
شكل (١٣): تجميع القواعد وإزالة التضييب لنموذج جودة الائتمان

(*) ان قيم المدخلات تعتمد على البيانات التاريخية لمصرف بغداد والوصف الاحصائي.
ب-النموذج الثاني مخاطر الائتمان Credit Risk بالاستعانة بالشكل (١٤) الذي يوضح الاستدلال الضبابي والمعالجة لنموذج مخاطر الائتمان، انطلاقاً من اليسار، العمود الأول يمثل توزيع دالة انتماء الأوراق المالية الى الأصول SA على القواعد الستة وكما واضح فإنها تقع ضمن القاعدتين (٢، ٣)، أما العمود الثاني يوضح دالة انتماء القروض الى الودائع LD موزعة على القواعد الستة وان منطقة القرار محصورة ضمن القواعد (١، ٢، ٣، ٤)، أما العمود الثالث يوضح دالة انتماء الودائع الى الأصول DS والتي تقع ضمن القواعد (١، ٤، ٥، ٦)، العمود الرابع القروض الى الأصول TLTA ودالة انتماءه تقع ضمن القاعدة رقم (٥)، وآخر عنصر من مدخلات النموذج العمود الخامس ويمثل دالة انتماء احتياطي خسائر الى صافي إيرادات دخل الفائدة LRNI موزعة على القواعد الستة ومنطقة القرار محصورة ضمن القواعد (٢، ٣، ٥)، الاصدء الخمسة تمثل مدخلات العملية، أما العمود الأخير (السادس) يمثل مخرجات العملية وهي مخاطر الائتمان. واضح ان ناتج المعالجة هو (٥٠)، بمعنى عندما $SA=12.2$ ، $LD=18.6$ ، $DS=75.8$ ، $TLTA=10$ ، $LRNI=45$ و LRNI= 45 فإن المخاطرة الائتمانية تساوي ٥٠ وهو مستوى مقبول ومتوسط من المخاطرة، أي ان مصرف بغداد يتميز بمخاطرة ائتمانية متوسطة ومقبولة.



شكل (١٤): تجميع القواعد وإزالة التضييب لنموذج مخاطر الائتمان

(*) ان قيم المدخلات تعتمد على البيانات التاريخية لمصرف بغداد والوصف الاحصائي.
ت-النموذج الثالث القدرة على الوفاء بالالتزامات Ability To Fulfillment of obligations الذي يقيس قدرة مصرف بغداد على الوفاء بالتزاماته، ومن تشخيص الشكل (١٥)، العمود الأول من اليسار يوضح دالة انتماء الموجودات المتداولة الى المطلوبات المتداولة CATCL موزعة على القواعد الخمسة ويبين ان دالة الانتماء المذكورة تقع ضمن القاعدتين (١، ٤) أي ان منطقة القرار محصورة بهاتين القاعدتين، أما العمود الثاني يبين توزيع دالة انتماء الدين الكلي الى اجمالي الأصول TDTA على القواعد الخمسة ويوضح انها تنحصر بالقاعدتين (١، ٤) كذلك، واخيراً العمود الثالث هو دالة انتماء العوائد الى اجمالي الأصول وهذه تقع بالقاعدة رقم (٢)، الاصدء الثلاثة انفة الذكر تمثل مدخلات العملية بينما العمود الأخير (الرابع) يوضح مخرجات العملية متمثلة بالقدرة على الوفاء بالالتزامات، وان نتيجة المعالجة هي ٥٠، بمعنى ما دام $CATCL=89.9$ ، $TDTA=4.99$ و $RTTA=5.55$ ، فإن القدرة على الوفاء بالالتزامات لمصرف بغداد تساوي ٥٠، وهو مستوى مقبول وقدرة متوسطة للوفاء بالالتزامات.



شكل (١٥): تجميع القواعد وإزالة التضبيب للنموذج القدرة على الوفاء بالالتزامات

(*) ان قيم المدخلات تعتمد على البيانات التاريخية لمصرف بغداد والوصف الاحصائي

خامساً: النتائج النهائية Final Results

بعد قياس قيم النماذج الثلاثة لمصرف بغداد والتي تمثل المحاور الرئيسية التي يبنى على نتائجها تصنيف المخاطر الائتمانية للمصرف، والتي تمثلت بأن جودة الائتمان لمصرف بغداد هي دون المتوسط (ضعيفة) بقيمة ١٢,٨، بينما مخاطر الائتمان كانت مستواه متوسط بقيمة (٥٠)، واخيراً القدرة على الوفاء بالالتزامات أيضاً متوسطة المستوى ٥٠، وبالأستناد الى الجدولين (١) و (٢) سابقا الذكر، والجدول (١٨) في ادناه الذي يوضح تصنيفات وكالة Moody، نستطيع الاستنتاج بأن مصرف بغداد هو ضمن تصنيف Baa الذي ينص على ان المصرف ممتاز بـ " بالالتزامات تعتبر ذات نوعية ائتمانية متوسطة و تحمل مستوى متوسط من المخاطر ولا يعتمد عليها " ولكن النتائج وضحت بأن جودة الائتمان دون المتوسط لمصرف بغداد لذلك التصنيف بشكل دقيق يكون بالدرجة الثالثة من التصنيف المذكور Baa3، بمعنى ان المصرف يتمتع بجدارة ائتمانية متوسطة الى اقل من المتوسطة، حسب معطيات مدخلات ومخرجات النموذج المتمثلة بـ (جودة الائتمان، مخاطر الائتمان، القدرة على الوفاء بالالتزامات).

جدول (١٨): درجات تصنيف Moody's

الرمز	التعريف
Aaa	الالتزامات ذات التصنيف Aaa تعتبر ذات نوعية ممتازة و تحمل أقل درجة مخاطر
Aa1 Aa2 Aa3	تعتبر الالتزامات ذات التصنيف A ذات مستوى متوسط إلى مرتفع و معرضة لدرجة منخفضة من المخاطر، و لكنها تحتوي على أمور قد تعرضها للضعف على المدى الطويل
A1 A2 A3	تعتبر الالتزامات ذات التصنيف A ذات مستوى متوسط إلى مرتفع و معرضة لدرجة منخفضة من المخاطر، و لكنها تحتوي على أمور قد تعرضها للضعف على المدى الطويل
Baa1 Baa2 Baa3	الالتزامات في التصنيف Baa تعتبر ذات نوعية ائتمانية متوسطة و تحمل مستوى متوسط من المخاطر و لا يعتمد عليها.
Ba1 Ba2 Ba3	التزامات مشكوك في نوعيتها
B1 B2 B3	تعتبر الالتزامات تخمينية و معرضة لمخاطر ائتمانية مرتفعة
Caa1 Caa2 Caa3	لتزامات ضعيفة و تحمل مخاطر ائتمانية مرتفعة جداً. و المؤسسات التي تحمل هذا التصنيف قد تكون متأخرة مالية و عن السداد
Ca	التزامات تخمينية بصورة كبيرة و المؤسسة تكون متأخرة عن سداد التزاماتها الإيداعية
C	يعتبر التصنيف C هو الأدنى في التقييم و عادة ما تكون قيمة استرداد الالتزامات قليلة

الاستنتاجات

- ١- ان تصنيف المخاطر الائتمانية يعطي صورة مختصرة عن نشاط المصرف عبر الاعتماد على طيف واسع من المؤشرات والنسب المالية تتلخص بجملة واحدة حسب تصنيف المصرف الائتماني.
- ٢- اتضح من البحث ان جودة الائتمان الممنوح من قبل مصرف بغداد هو بمستوى منخفض وضعيف بلغ ١٢,٨ وهذا يعكس انخفاض ربحية الائتمان الممنوح العائد على الأصول والملكية بينما كانت احتياطي خسارة القرض بمستوى متوسط مما يعكس تحوط المصرف وعدم تأكده من استحقاق القروض.
- ٣- بينما كانت مخاطر الائتمان متوسطة ومقبولة وهو وضع طبيعي نتيجة انخفاض الربحية والتي ترتبط طردياً بالمخاطر وهذه النتيجة جاءت كحصوله لكون الأوراق المالية هي متوسطة نسبة للأصول، وكذلك نسبة القروض مقبولة نسبة للودائع وارتفاع نسبة الودائع للأصول ونسبة متوسطة من القروض إلى الأصول واحتياطي خسارة القرض إلى صافي دخل الفائدة.
- ٤- اما النموذج الأخير القدرة على الوفاء بالالتزامات لمصرف بغداد كانت عند مستوى مقبول كنتيجة لارتفاع نسبة الموجودات المتداولة إلى المطلوبات المتداولة وانخفاض حقوق الدائنين إلى الأصول بينما العوائد إلى الأصول كانت عند مستوى مقبول.
- ٥- ونتيجة للتقاط السابقة اتضح ان تصنيف المخاطر الائتمانية لمصرف بغداد حسب تصنيف وكالة Moody's هو Baa3 وهو تمتع مصرف بغداد بجدارة ائتمانية متوسطة إلى اقل من المتوسطة.
- ٦- اثبتت تجربة الاعتماد على المنطق الضبابي في تحليل وتصنيف النشاط المصرفي ويمكن اعتماده من قبل المصرف وتطويره لكي يكون له دور تقويم عمل المصرف.

التوصيات

- ١- تصميم نظام وطني لتصنيف مخاطر ائتمان المصارف العراقية من قبل البنك المركزي وهناك أساليب عديدة ممكن اختيار ما يتلائم مع طبيعة البيانات وعدم الاعتماد على اعتماد الوكالات العالمية.
- ٢- فيما يخص مصرف بغداد يحتاج إلى إعادة النظر بـ (السياسة الائتمانية) الائتمان الممنوح من أجل رفع جودته بزيادة حجم الائتمان ومنحه بعد دراسة المركز المالي للزبون وبالتالي زيادة الربحية نسبة إلى الأصول وإلى حقوق الملكية.
- ٣- مستوى المخاطرة والقدرة على الوفاء بالالتزامات لمصرف بغداد مقبولة وبمستوى متوسط ولكنها لا تتناسب مع الربحية المتحققة وتحتاج إلى تحسينها باعتماد سياسات مصرفية معينة.
- ٤- التصنيف Baa هو مقبول ولكن من الممكن خلال السنوات القادمة تحسين النشاط الائتماني للمصرف وتوسيع التعامل مع موظفي الدولة ورجال الأعمال أصحاب السمعة الجيدة باعتبارهم فئة مضمونة التسديد بنسبة ٩٠% وجنب الإبداعات لكي تتحسن جنباً إلى جنباً المحاور الثلاث جودة الائتمان ، مخاطر الائتمان و أخيرة القدرة على الوفاء بالالتزامات.

المصادر

- [١]- مداني أحمد، دور وكالات التصنيف الائتماني في صناعة الازمات في الأسواق المالية ومتطلبات إصلاحها، الاكاديمية للدراسات الاجتماعية والإنسانية، قسم العلوم الاقتصادية والقانونية، العدد ١٠-٢٠١٣.
- [٢]- أحمد طلفاح، الجدارة الائتمانية السيادية: المبادئ الأساسية - الفوائد والوظائف المؤسسات- المؤشرات - المجالات، المعهد العربي للتخطيط، ابريل ٢٠٠٥.
- [٣]- شهيرة شرف، منطق الضبابية والعلوم الإنسانية والاجتماعية، المركز العربي للأبحاث ودراسة السياسات، ط١، بيروت، ٢٠١٦.
- [٤]- مروان عبد الحميد و محمد عدنان، استخدام نظرية المباريات الضبابية في تحديد الاستراتيجية المثلى لشبكات الهاتف النقال في محافظات بغداد والبصرة، مجلة العلوم الاقتصادية والإدارية، كلية الإدارة والاقتصاد - جامعة بغداد، العدد ٩٥، المجلد ٢٣، ٢٠١٧.
- [٥]- وقاص سعد و عبد الله باسم، الاستراتيجية المثلى لإدارة المخزون الضبابي بحث تطبيقي في شركة بغداد للمشروبات الغازية، مجلة العلوم الاقتصادية والإدارية، كلية الإدارة والاقتصاد - جامعة بغداد، العدد ١٠١، المجلد ٢٣، ٢٠١٧.
- [6]- Debasis Samanta, Defuzzification Techniques, soft computing application, 2016.
- [7]- George Bojadziev & Maria Bojadziev, FUZZY LOGIC FOR BUSINESS, FINANCE, AND MANAGEMENT, 2nd Edition, World Scientific Publishing, New Jersey, 2007.
- [8]- Hanafi Tumin, Mohd and Mohd Said, Rasidah, Performance and Financial Ratios of Commercial Banks in Malaysia and China (August 23, 2010). Available at SSRN: <https://ssrn.com/abstract=1663612>.
- [9]- Ion Iancu, A Mamdani Type Fuzzy Logic Controller, University of Craiova, Romania 2012. www.intechopen.com

[10]- MabweKumbirai and Robert Webb, A financial Ratio Analysis of Commercial BankPerformance in South Africa, African Review of Economics and Finance, Vol. 2, No. 1, Dec 2010.

[11]- Ndege John Okinyi, PERFORMANCE AND FINANCIAL RATIOS OF COMMERCIALBANKS IN KENYA FROM 2006-2010, Master thesis, Schools of Business, University of Nairobi, September, 2012.

الملحق (١): البيانات المالية لمصرف بغداد للمدة ٢٠٠٥-٢٠١٦

[illegible]

المصدر/ النفقات المالية لمصرف بغداد للمدة ٢٠٠٥-٢٠١٦

ملحق (٢): مؤشرات النسب المالية (مدخلات النمذج)

الفترة التقريبية	الفترة على تحديد الدين	مخاطر الائتمان		جودة الائتمان		السوية			الربحية		السنوات
		TDI A	CATCL	LRNI	TLTA	LRL	LD	DS	SA	ROE	
3.05	4.09	89.98	40.16	19.82	2.61	25.61	77.38	9.61	4.24	0.75	2005
5.43	6.27	88.51	44.29	13.07	11.18	17.87	73.16	0.29	4.80	0.86	2006
8.99	5.20	85.50	17.53	14.48	5.95	20.61	70.24	19.68	20.74	4.34	2007
8.11	4.96	93.84	4.47	8.39	2.41	11.28	74.45	37.76	20.68	3.56	2008
5.12	1.67	92.48	0.00	9.68	0.00	11.73	82.48	18.58	13.75	1.87	2009
4.34	1.98	83.27	75.34	18.81	8.38	22.47	83.73	12.40	10.93	1.35	2010
6.36	1.69	87.39	81.83	16.64	11.67	20.83	79.90	18.11	14.26	2.27	2011
4.82	1.89	96.17	70.80	10.55	12.39	13.11	80.48	12.40	14.30	2.28	2012
4.83	3.11	80.73	48.35	11.80	8.17	14.94	78.96	10.51	13.32	2.20	2013
3.72	1.09	79.20	49.30	12.40	7.50	15.20	81.62	5.75	11.23	1.80	2014
5.79	21.05	88.19	89.67	15.21	12.73	26.27	57.91	0.07	4.94	0.86	2015
6.13	6.92	113.66	63.63	16.25	9.65	23.56	68.97	0.49	7.16	1.69	2016

ملحق (٣): الوصف الإحصائي لمدخلات النمذج

	CATCL	DS	LD	LRL	LRNI	ROA	ROE	RTTA	SA	TDI A	TLTA
Mean	89.91000	75.7333	18.62333	7.7200 00	48.78083	1.985833	11.69583	5.557500	12.137 56	4.9933 33	13.925 00
Median	88.35000	78.17000	19.24000	8.2750 00	48.82500	1.835000	12.27500	5.275000	11.455 00	3.6000 00	13.775 00
Maximum	113.6600	83.72000	26.27000	12.720 00	89.67000	4.340000	20.74000	8.990000	37.760 00	21.050 00	19.820 00
Minimum	79.20000	57.91000	11.28000	0.0000 00	0.000000	0.750000	4.240000	3.050000	0.0700 00	1.0000 00	8.3900 00
Std. Dev.	9.040755	7.379161	5.332955	4.2204 48	29.52576	1.080206	5.663976	1.698936	10.711 95	5.4227 52	3.5798 62
Skewness	1.453927	-1.178793	0.001452	0.5186 04	-0.358506	0.902005	0.192210	0.641730	0.9617 22	2.3532 19	0.1200 95
Kurtosis	5.086131	3.781062	1.680736	2.0458 87	1.989619	3.102230	2.040766	2.803763	3.7530 32	7.7009 85	1.9823 54
Jarque-Bera	6.403778	3.084135	0.978975	0.9930 66	0.767488	1.632452	0.533954	0.842889	2.1333 48	22.124 91	0.5466 47
Probability	0.040685	0.213938	0.612941	0.0006 37	0.681306	0.442097	0.765691	0.656098	0.3441 51	0.0000 16	0.7608 47
Sum	1078.920	909.2800	222.4800	92.640 00	585.3700	23.83000	140.3500	66.69000	145.65 00	59.920 00	167.10 00
Sum Sq. Dev.	899.0878	598.9723	312.9619	195.93 40	9589.478	12.83529	252.8969	31.75022	1262.2 05	323.46 87	140.96 95
Observations	12	12	12	12	12	12	12	12	12	12	12

المصدر/ تم استخراجها باستخدام برنامج Eviews