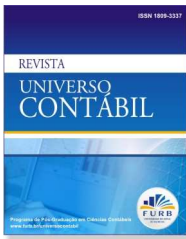




This work is licensed under a Creative Commons Attribution 3.0 License.

Este trabalho está licenciado sob uma Creative Commons Attribution 3.0 License.

Fonte: <http://proxy.furb.br/ojs/index.php/universocontabil/article/view/2309>. Acesso em: 22 out. 2013.



Revista Universo Contábil, ISSN 1809-3337
Blumenau, v. 8, n. 1, p. 37-52, jan./mar., 2012

doi:10.4270/ruc.2012103
Disponível em www.furb.br/universocontabil



A ANÁLISE FINANCEIRA FUNDAMENTALISTA NA PREVISÃO DE MELHORES E PIORES ALTERNATIVAS DE INVESTIMENTO¹

FUNDAMENTAL FINANCIAL ANALYSIS IN PREDICTING BEST AND WORST INVESTMENT ALTERNATIVES

EL ANALISIS FINANCIERO FUNDAMENTALISTA EN LA PREVISION DE MEJORES Y PEORES OPORTUNIDADES DE INVERSIÓN

Adilson de Lima Tavares

Doutor em Ciências Contábeis pelo Programa Multiinstitucional e Inter-regional de Pós-Graduação em Ciências Contábeis (UnB/UFPB/UFRN)
Endereço: Rua Jacarandá, 374 – Nova Parnamirim
CEP: 59152-210 – Parnamirim/RN – Brasil
E-mail: adilson.tavares@ufrnet.br
Telefone: (84) 3608-4158

César Augusto Tibúrcio Silva

Doutor em Controladoria e Contabilidade pela FEA/USP
Professor do Programa Multiinstitucional e Inter-Regional de Pós-Graduação em Ciências Contábeis (UnB/UFPB/UFRN)
Endereço: Campus Universitário Darcy Ribeiro, Prédio da FACE, Asa Norte
CEP: 70910-900 – Brasília/DF – Brasil
E-mail: cesartiburcio@unb.br
Telefone: (61) 3307-2345

RESUMO

Este artigo investiga se a Análise Financeira Fundamentalista (AFF) é capaz de segregar grupos de melhores e piores alternativas de investimentos a partir da previsão de variações do valor de mercado das empresas não-financeiras listadas na Bolsa de Valores de São Paulo (BOVESPA). As amostras do estudo correspondem a 2/3 das empresas com dados disponíveis no banco de dados da Economática nos anos de 2005, 2006 e 2007, e estão divididas em dois grupos: Perdedoras e Vencedoras. Foram selecionados 23 Índices Econômico-Financeiros (IEF) tradicionais, comumente utilizados por analistas e pesquisadores nas avaliações de oportunidades de investimento. O tratamento econométrico dos dados foi realizado com o uso

¹ Artigo recebido em 04.04.2011. Revisado por pares em 21.07.2011. Reformulado em 18.09.2011. Recomendado para publicação em 21.09.2011 por Ilse Maria Beuren (Editora). Publicado em 31.01.2012. Organização responsável pelo periódico: FURB.

da Regra do Qui-quadrado Mínimo e da Análise Discriminante. Constatou-se que um número bastante reduzido de IEF apresentou significância estatística à diferenciação entre as empresas integrantes das amostras. Apesar disso, as classificações corretamente previstas nos três exercícios sociais alcançaram níveis satisfatórios, indicando que o uso da AFF contribui para melhorar os resultados das decisões de investimentos. Conclui-se que é possível aceitar a hipótese de que a AFF é capaz de prever variações de valor da empresa, contribuindo para a escolha entre melhores e piores alternativas de investimentos no mercado de ações brasileiro.

Palavras-chave: Análise fundamentalista. Índices econômico-financeiros. Valor da empresa.

ABSTRACT

This paper investigates whether the Fundamental Financial Analysis (FFA) is able to segregate groups of best and worst investment alternatives from the prediction of changes in market-value of non-financial companies listed in Bolsa de Valores de São Paulo (BOVESPA). The study samples correspond to 2/3 of the non-financial companies with available data in the Economática database in the years 2005, 2006 and 2007, and they are divided in two groups: Losers and Winners. 23 traditional Financial-Economic Ratios (FER), commonly used by analysts and researchers in assessing investment opportunities, were selected. The econometric treatment of data was performed using the Minimum Chi-Square Rule and the Discriminant Analysis. It was found that a very small number of FER showed statistic significance to the differentiation between the companies of the samples. Nevertheless, the classifications predicted correctly in the three years reached satisfactory levels, indicating that the use of FFA contributes to improve the performance of investment decisions. It is concluded that it is possible to accept the hypothesis that FFA is able to predict changes in company value, contributing to the choice between better and worse investment alternatives in the Brazilian Stock Market.

Keywords: Fundamental analysis. Financial-economic ratios. Company value.

RESUMEN

Este artículo investiga si el análisis financiero fundamentalista (AFF) es capaz de apartar grupos de mejores y peores de inversión a partir de previsión de variaciones de valor de mercado de las empresas no-financieras listada en la Bolsa de Valores de São Paulo (BOVESPA). Las muestra de este estudio corresponden a un 2/3 de las empresas con datos disponibles en el banco de datos de la Economática en los años 2005, 2006 y 2007. Estos datos están divididos en dos grupos: perdedoras y vencedoras. Fueron seleccionados 23 índices económico-financieros (IEF) tradicionales que suelen ser usados por analistas e investigadores en las evaluaciones de oportunidades de inversión. El tratamiento econométrico de los datos fue realizado con el uso de la regla Chi-cuadrado Mínimo y del Análisis Discriminante. Se ha constatado que una cantidad bastante reducida de IEF ha presentado significado estadístico a la diferencia entre las empresas integrantes de las muestras. Además de eso, las clasificaciones correctamente previstas en los tres ejercicios sociales alcanzan niveles satisfactorios, indicando que el uso de la AFF contribuye para mejorar los resultados de las decisiones de inversión. Se concluye que es posible aceptar la hipótesis de que la AFF es capaz de prever variaciones de valor de la empresa, contribuyendo para la elección entre las mejores y peores posibilidades de inversión en el mercado brasileño.

Palabras-clave: Análisis fundamentalista. Índices económico-financieros. Valor de la empresa.

1 INTRODUÇÃO

A Análise Fundamentalista (AF) e a análise técnica são os dois tipos de análise comumente destacados na literatura para avaliação e escolha entre alternativas de investimento. A primeira baseia-se em informações extraídas das demonstrações contábeis, além da análise do mercado, do panorama econômico e de projeções de resultados. A segunda, também denominada análise gráfica, tem por base dados históricos relativos a preços e volumes dos ativos em períodos prévios, a partir dos quais o investidor analisará as tendências para decidir entre as alternativas de investimento.

Embora o processo de análise fundamentalista envolva estudos acerca das estratégias da empresa, da qualidade da contabilidade, dos dados financeiros e das projeções de resultados, esta pesquisa concentrará esforços na análise financeira, que utiliza dados financeiros, comumente na forma de índices, para sumariar as performances das empresas.

A Análise Financeira Fundamentalista (AFF), foco principal desta pesquisa, não é uma metodologia que tem aceitação unânime entre analistas e pesquisadores quanto à sua eficácia no auxílio à tomada de decisão sobre investimentos. No entanto, há estudos em vários países, tais como Japão (CHAN; HAMAOKA; LAKONISHOK, 1991), Estados Unidos (PIOTROSKI, 2000), Brasil (LOPES; GALDI, 2006) e Reino Unido (CLUBB; NAFFI, 2007), que têm apresentado resultados favoráveis ao uso de dados fundamentalistas na seleção entre alternativas de investimentos.

Considerando que o mercado de ações no Brasil tem se desenvolvido de forma mais vigorosa, e presumindo-se que, por esta razão, os analistas precisam ter disponíveis ferramentas que minimizem os riscos nas tomadas de decisões, surge a seguinte questão de pesquisa: A análise financeira fundamentalista é capaz de segregar grupos de melhores e piores alternativas de investimentos a partir da previsão de variações de valor das empresas?

A hipótese levantada neste estudo é de que a AFF é capaz de prever variações de valor da empresa, contribuindo para a escolha entre melhores e piores alternativas de investimentos no mercado de ações brasileiro. Espera-se que o estudo possa contribuir para uma reflexão acerca da adequabilidade das metodologias atualmente utilizadas, no mercado brasileiro de ações, para avaliação e escolha entre alternativas de investimentos.

Além desta introdução, este estudo compõe-se de mais cinco seções. As seções 2 e 3, ao tratarem da Análise Fundamentalista e de Índices Econômico-Financeiros, buscam fornecer a fundamentação teórica do artigo. A metodologia é apresentada de forma detalhada na seção 4, e os resultados e análises da pesquisa empírica constam na seção 5. A seção 6 busca responder à questão formulada nesta introdução e apresenta as considerações finais.

2 ANÁLISE FUNDAMENTALISTA (AF)

A AF procura identificar as causas que explicam as variações nos preços das ações (LEMES JÚNIOR; RIGO; CHEROBIM, 2002), utilizando as demonstrações contábeis como uma de suas principais fontes informativas, das quais são extraídas informações sobre a liquidez, a rentabilidade, o endividamento, os níveis de atividade operacional, dentre outras. Tais informações são utilizadas para previsão de resultados, de oferta e demanda, da força da indústria, da capacidade gerencial e de outras questões que afetam o valor de mercado e o potencial de crescimento de uma ação (THOMSETT, 1998). Ao disponibilizar esses dados para análise, a contabilidade desempenha o papel de contestadora de crenças especulativas, buscando ancorar o investidor aos fundamentos da empresa (PENMAN, 2003).

A análise focada nos principais fundamentos econômicos e financeiros de uma empresa adota a hipótese da existência de um valor intrínseco para cada ativo (FOSTER, 1986; ASSAF NETO, 2007). O confronto entre o preço de mercado da ação e o seu valor intrínseco propicia ao analista uma visão do potencial de geração ou destruição de valor

daquele título (QUIRIN; BERRY; O'BRYAN, 2000), o que subsidiará a tomada de decisões do investidor.

Kothari (2001) defende que o foco principal da análise fundamentalista repousa sobre a avaliação de ativos com o objetivo de identificar títulos malprecificados, procedimento esse que se tornou popular desde a publicação do livro *Security Analysis*, em 1934, por Graham e Dodd. Estes autores estão entre os primeiros a discutir formalmente a importância de fatores fundamentais no exercício da avaliação de ações (BETTMAN; SAULT; WELCH, 2006).

Esse processo de análise tem por premissa que as informações contábeis históricas têm valor preditivo (OLSON; MOSSMAN, 2003). Ele envolve o uso de informações correntes e passadas, extraídas das demonstrações contábeis, que em conjunto com dados macroeconômicos e do setor de atuação de cada empresa, propiciará a obtenção do valor da empresa (KOTHARI, 2001).

Na visão de Miltersteiner (2003), as informações mais relevantes nos campos setorial e macroeconômico são aquelas que se referem à concorrência, às políticas de crédito, fiscal e cambial que envolvem a entidade. Assevera ainda que quanto melhor for o conhecimento acerca desses aspectos, e das possíveis implicações que eles venham a ter sobre a atividade da empresa sob análise, melhor ela poderá ser avaliada.

Ao optar pelo investimento em ações de determinada companhia, o seu valor de mercado é um dado de relevante interesse do analista. Esse valor pode ser representado pelo produto da cotação de suas ações em bolsa numa determinada data e o número total de ações que integram o capital naquele mesmo momento (FERNÁNDEZ; REINOSO, 2002).

De acordo com Piotroski (2005), a premissa subjacente às estratégias de investimento baseadas na análise das demonstrações contábeis tradicionais é que os investidores sofisticados são capazes de selecionar oportunidades lucrativas pelo uso de informações históricas. Neste caso, infere-se que as informações acerca das situações econômico-financeiras passadas e atuais das empresas são dotadas de grande valor e servem de *inputs* à análise prospectiva da rentabilidade de seus ativos.

O processo completo de análise fundamentalista, conforme Palepu, Healy e Bernard (2004), envolve:

- a) análise das estratégias de negócios – para identificar os direcionadores-chave do lucro e os riscos do negócio, e avaliar o potencial de lucro em nível qualitativo.
- b) análise contábil – tem por fim avaliar o grau em que a contabilidade captura a realidade subjacente aos negócios.
- c) análise financeira – usa dados financeiros para avaliar as performances passada e atual da empresa, bem como sua sustentabilidade.
- d) análise prospectiva – se constitui numa síntese da visão do analista, a partir da análise de negócios, da análise contábil e da análise financeira.

Neste estudo, a busca da resposta à questão de pesquisa está focada na Análise Financeira Fundamentalista (AFF) através de índices, obtidos a partir das demonstrações contábeis e informações de mercado.

3 ÍNDICES ECONÔMICO-FINANCEIROS (IEF)

A utilização de IEF no estudo da saúde econômico-financeira das empresas já ocorre há mais de um século. Conforme Myer (1976), há evidências de que em 1908 a medição quantitativa por meio de IEF já havia sido adotada pelos banqueiros, dado que as exigências à concessão de créditos levavam em consideração a liquidez, cuja medida considerava a razão entre o ativo a curto prazo e o passivo do tomador do crédito.

Por volta de 1913 começaram a surgir críticas à supremacia do quociente de liquidez em relação aos demais critérios de análise. Dentre os críticos estava Alexander Wall, que, em 1919, publicou um artigo intitulado *Study of Credit Barometrics* no *Federal Reserve Bulletin*,

criticando os banqueiros que usavam apenas o índice de liquidez como base para suas tomadas de decisões e mostrando que era necessário considerar outras relações além de ativos e passivos correntes para ter um quadro completo da situação da empresa (MYER, 1976).

A análise por meio de IEF ainda é uma das técnicas mais largamente utilizadas. Os IEF são obtidos, principalmente, a partir de relações entre valores extraídos das demonstrações contábeis. O que o analista busca com esses IEF, conforme Lyra (2008), é medir, comparar e projetar desempenhos, quer sejam econômicos, financeiros ou patrimoniais e, para tanto, os indicadores utilizados devem conter os seguintes aspectos básicos: objetividade, mensurabilidade, compreensibilidade e comparabilidade.

Conforme Foster (1986), as principais motivações para a análise através de IEF são: a) realizar o controle por diferenças de tamanho na comparação entre firmas e ao longo do tempo; b) fazer com que os dados satisfaçam melhor as premissas subjacentes às ferramentas estatísticas, tais como a análise de regressão; c) provar uma teoria na qual um índice é a variável de interesse; e d) explorar uma regularidade empírica observada entre um índice financeiro e a estimação ou predição de uma variável de interesse (ex: o risco de um título ou a probabilidade de uma firma declarar falência).

Lyra (2008) destaca críticas básicas aos indicadores comumente utilizados nas análises de desempenho de empresas, identificadas na revisão teórica de sua tese de doutorado. Adverte que: a) a liquidez obtida a partir de índices é uma relação estática do passado, e pode não mais refletir a capacidade financeira no momento da análise; b) há incompatibilidade na comparação de alguns itens relacionados aos índices de estrutura de capital; c) os índices de rentabilidade possuem itens extraídos da demonstração de resultado que não considera o custo do capital próprio; e 4) os cálculos dos índices de atividades realizados por usuários externos sofrem limitações, devido à falta de detalhamento das demonstrações contábeis.

Por sua vez, Gasparetto (2004) entende que a contabilidade se constitui num importante provedor de informações à avaliação do desempenho da empresa, e que, embora haja críticas à utilização de indicadores tradicionais nos modelos de avaliação desenvolvidos, eles têm-se revelado importantes nessa tarefa. Ainda segundo Gasparetto (2004), as críticas à utilização de IEF tradicionais não devem levar à substituição desses, como apregoam diversos autores, mas à complementação com outros indicadores, tais como os não-financeiros.

Neste estudo, são utilizados recursos econométricos para verificar a relação existente entre IEF tradicionais e a previsão de movimentos ascendentes ou descendentes nos valores de mercado das empresas.

4 METODOLOGIA

4.1 Seleção das Amostras

A população neste estudo é composta de empresas não-financeiras listadas na Bolsa de Valores de São Paulo (BOVESPA), nos exercícios de 2005, 2006 e 2007. Dados posteriores a esse período não são objeto de amostra em razão das mudanças em curso nas práticas contábeis, decorrentes do processo de convergência das normas brasileiras às normas internacionais de Contabilidade. Outro fator relevante na delimitação do período das amostras utilizadas decorre da instabilidade dos mercados financeiros de diversos países a partir de 2008, decorrente da Crise do *Subprime*. Portanto, como as informações contábeis divulgadas pelas companhias podem estar carregadas pelos efeitos da crise, e considerando a fase de transição do processo de convergência, foram evitados os exercícios de 2008 a 2010.

Para este estudo, foi realizado um levantamento de todas as empresas não-financeiras com sede no Brasil que constavam no banco de dados da Economática no período de 2005 a 2007. Dessas empresas, num total de 561, foram excluídas aquelas que tiveram seus registros cancelados na Bolsa de Valores de São Paulo e que ainda constavam no banco de dados.

Os indicadores econômico-financeiros que têm por denominador o patrimônio líquido das empresas podem não ter uma interpretação óbvia quando estes apresentam valores negativos (FOSTER, 1986). Portanto, foram excluídas do processo de seleção da amostra todas as empresas que apresentaram tal situação patrimonial.

Para evitar informações enviesadas, outro aspecto avaliado foi a possível existência de fatos extraordinários ocorridos durante o exercício social que pudessem provocar elevação ou declínio das cotações de ações de forma artificial. Isto é, aumentos ou diminuições que não decorressem do desempenho econômico-financeiro e operacional nas atividades normais da companhia, tais como incorporações, fusões e ações especulativas do mercado.

Por fim, foram verificadas ainda algumas empresas que, embora atendessem aos demais pré-requisitos, não apresentaram quaisquer dados (ou a maioria deles) para as variáveis utilizadas no estudo. Após esse tratamento inicial, remanesceu uma população 195, 188 e 203 companhias para os exercícios de 2005, 2006 e 2007, respectivamente.

Tabela 1 - Dados quantitativos da seleção da amostra de cada exercício social

Ano	Empresas Não-Financ.	Empresas Excluídas					Empresas Remanescentes	Amostras
		Registro Cancelado	Sem Vr. Mercado	PL Negativo	Fatos Extraord.	Sem Dados		
2005	561	123	212	26	2	3	195	132
2006	561	144	200	24	3	2	188	126
2007	561	156	160	31	3	8	203	136

Fonte: Dados da pesquisa.

Para a totalidade das empresas que atenderam às exigências iniciais, foram levantadas as variações percentuais dos valores de mercado entre o fechamento do exercício social precedente e o fechamento de cada exercício social em análise. Dispondo destas informações, as empresas foram classificadas em ordem crescente de geração de valor, tendo por referencial as variações relativas de valores de mercado.

Integraram a amostra de cada exercício social as empresas do primeiro terço (33,33% da população), aquelas que obtiveram menor agregação de valor (Empresas Perdedoras), bem como as empresas do terceiro terço (outros 33,33% da população), que apresentaram maior agregação de valor (Empresas Vencedoras), o que corresponde a 2/3 das empresas da amostra disponível nos anos 2005 a 2007 (Tabela 1). A escolha dos grupos mais afastados da mediana da população visa a identificar perfis mais bem definidos das empresas integrantes de cada um deles, na busca de uma melhor discriminação das empresas a serem classificadas.

As amostras selecionadas necessitaram tratamentos por falta de dados e *outliers* (observações atípicas). A falta de dados (em média, 1,8% dos dados de cada amostra), foi resolvida pela inserção de valores correspondentes à média aritmética das demais observações de cada grupo. Os *outliers* (em média, 0,58% dos dados de cada amostra) foram identificados a partir de técnicas de detecção univariada e multivariada, tomando por base a medida D^2 de Mahalanobis, e substituídas pela média aritmética das observações de cada grupo.

Após a seleção e tratamento de cada amostra anual, foi procedida a sua divisão em duas subamostras: de análise e de teste. As subamostras foram selecionadas aleatoriamente utilizando a rotina *Random Number Generators* do SPSS®, numa proporção 60-40 entre análise e teste, respectivamente, resultando nos perfis apresentados na Tabela 2.

Tabela 2 - Segregação das amostras anuais em subamostras de análise e teste

Ano	Amostra	Subamostra de Análise	Subamostra de Teste
2005	132	80	52
2006	126	76	50
2007	136	80	56

Fonte: Dados da pesquisa.

4.2 Seleção dos Índices

Para a seleção dos índices, foram utilizados resultados de três pesquisas: Anjos (2008), Lyra (2008) e Pinto e Hein (2008). Os IEF utilizados como variáveis independentes neste estudo, com as suas codificações e fórmulas de cálculo, estão relacionados na Tabela 3.

Tabela 3 - Códigos identificadores e fórmulas de cálculo dos IEF

Código	Índice	Fórmula
X ¹	Liquidez Imediata	$\frac{\text{Disponibilidades}}{PC}$
X ²	Liquidez Corrente	$\frac{AC}{PC}$
X ³	Liquidez Seca	$\frac{AC - \text{Estoques}}{PC}$
X ⁴	Prazo de Pagamento Fornecedores	$\frac{\text{Fornecedores a pg.}}{\text{Compras a Prazo}} \times 360$
X ⁵	Prazo de Recebimentos	$\frac{\text{Duplicatas a receber}}{\text{Vendas a Prazo}} \times 360$
X ⁶	Prazo de Estocagem	$\frac{\text{Est. de Merc./Produtos}}{\text{Custo Prod. Vendidos}} \times 360$
X ⁷	Relação Capital de Terceiros/ Passivo Total	$\frac{\text{Exigível Total}}{\text{Passivo Total}}$
X ⁸	Relação Capital de Terceiros/ Capital Próprio	$\frac{\text{Exigível Total}}{\text{Patrimônio Líquido}}$
X ⁹	Dívida Financeira/Ativo Total	$\frac{\text{Emprést. e Financ.}}{\text{Total do Ativo}}$
X ¹⁰	Dívida Financeira/Patrimônio Líquido	$\frac{\text{Emprést. e Financ.}}{\text{Patrimônio Líquido}}$
X ¹¹	Dívida Financeira de C. Pz/Dívida Financeira Total	$\frac{\text{Emprést. e Financ. (C. Pz)}}{\text{Emprést. e Financ. (C. e L. Pz)}}$
X ¹²	Lucro Operacional/Dívida Financeira	$\frac{\text{Lucro Operacional}}{\text{Emprést. e Financ.}}$
X ¹³	Giro do Ativo	$\frac{\text{Receita LÍq. Oper.}}{\text{Total do Ativo}}$
X ¹⁴	Giro do Patrimônio Líquido	$\frac{\text{Receita LÍq. Oper.}}{\text{Patrimônio Líquido}}$
X ¹⁵	Margem Operacional	$\frac{\text{Lucro Operacional}}{\text{Receita LÍq. Vendas}}$
X ¹⁶	Margem Líquida	$\frac{\text{Lucro LÍq. Exerc.}}{\text{Receita LÍq. Vendas}}$
X ¹⁷	Grau de Alavancagem Operacional	$\frac{\text{Lucro Bruto}}{\text{Lucro Oper. Próprio}}$
X ¹⁸	Retorno sobre o Ativo	$\frac{\text{Lucro LÍq. Exerc.}}{\text{Ativo Total}}$
X ¹⁹	Retorno sobre o Patrimônio Líquido	$\frac{\text{Lucro Líquido do Exercício}}{\text{Patrimônio Líquido}}$
X ²⁰	Margem Bruta	$\frac{\text{Lucro Bruto}}{\text{Receita LÍq. Vendas}}$
X ²¹	EBITDA por Ação	$\frac{\text{Lucro Oper. + Deprec. + Amort.}}{\text{Nº de Ações}}$
X ²²	Lucro por Ação	$\frac{\text{Lucro LÍq. Exercício}}{\text{Nº de Ações}}$
X ²³	Patrimônio Líquido por Ação	$\frac{PL}{\text{Nº de Ações}}$

Fonte: Elaboração própria.

No tratamento estatístico dos dados, buscou-se associar a cada empresa todos os índices de desempenho econômico-financeiro definidos acima.

4.3 Aplicação da Regra do Qui-Quadrado Mínimo e da Análise Discriminante

4.3.1 Regra do Qui-Quadrado Mínimo

Por esse método, valores menores do qui-quadrado χ^2 sugerem que a empresa em análise aproxima-se mais de um grupo, ao passo que valores maiores para o χ^2 significam que o perfil da empresa analisada desvia da média do grupo e, provavelmente, ela não poderia ser classificada no grupo com o qual está sendo comparada. Isto é conhecido como a “regra do qui-quadrado mínimo” (ASSAF NETO; SILVA, 2002).

A regra do qui-quadrado mínimo foi apresentada por Tatsuoka (1971) como uma metodologia que tem a propriedade de minimizar a probabilidade de erros de classificação quando uma determinada população apresenta distribuição normal multivariada com matrizes de dispersão iguais. Posteriormente, Besley e Osteryoung (1991) e Assaf Neto e Silva (2002) propuseram o uso da mesma metodologia para detectar probabilidade de insolvência de clientes na concessão de créditos.

Neste estudo, buscou-se antever se os valores das empresas terão aumento ou diminuição de valor a partir do estudo de seus fundamentos (expressos nos IEF oriundos de suas demonstrações contábeis). Para tanto, foram calculados dois valores de χ^2 para cada empresa integrante da amostra: um em relação ao grupo das Empresas Perdedoras, e outro em relação ao grupo das Empresas Vencedoras. Os cálculos dos χ^2 para cada empresa foram realizados a partir da aplicação das seguintes Equações:

$$\chi_{iP}^2 = x_{iP}' S_T^{-1} x_{iP} + \ln |S_P^D|, \text{ para a empresa } i, \text{ em relação ao grupo das Perdedoras, e}$$

$$\chi_{iV}^2 = x_{iV}' S_T^{-1} x_{iV} + \ln |S_V^D|, \text{ para a empresa } i, \text{ em relação ao grupo das Vencedoras.}$$

Onde: S_T^{-1} é a inversa da estimativa da matriz de variância-covariância das variáveis da população; x_{iP}' e x_{iV}' são os vetores linhas dos desvios das variáveis da empresa i da subamostra de teste em relação aos valores médios das variáveis dos grupos Empresas Perdedoras e Empresas Vencedoras da subamostra de análise; x_{iP} e x_{iV} são as transpostas daqueles vetores; e $\ln |S_P^D|$ e $\ln |S_V^D|$ os logaritmos naturais das determinantes das matrizes de dispersão para Perdedoras e Vencedoras.

O modelo é testado nos três exercícios sociais: 2005, 2006 e 2007. A metodologia será considerada eficaz para este estudo se o nível de similaridade entre a classificação prévia e aquela encontrada a partir do cálculo do χ^2 for estatisticamente significativo.

Às mesmas subamostras de análise e teste foi aplicada a Análise Discriminante, a fim de dar mais robustez aos resultados alcançados no primeiro tratamento estatístico.

4.3.2 Análise Discriminante

A Análise Discriminante determina uma variável estatística discriminante, também denominada função discriminante, que combina duas ou mais variáveis independentes que melhor discriminarão entre os objetos (pessoas, empresas etc.) nos grupos definidos *a priori* (HAIR et al., 2009). A função assume a seguinte forma:

$$Z_{jk} = a + W_1 X_{1k} + W_2 X_{2k} + \dots + W_n X_{nk} + \varepsilon_{jk}$$

Onde: Z_{jk} = score Z discriminante da função discriminante j para o objeto k ; a = intercepto; W_i = peso discriminante para a variável independente i ; X_{ik} = variável independente i para o objeto k ; e ε_{jk} = termo de erro estocástico.

A questão de pesquisa deste estudo requer a segregação dos componentes da amostra em dois grupos, ou seja, uma classificação exaustiva e dicotômica entre Empresas Perdedoras e Empresas Vencedoras a partir da análise das variáveis independentes (IEF) extraídas dos demonstrativos contábeis das empresas no exercício social anterior. Portanto, entende-se que a aplicação da análise discriminante simples constitui um tratamento estatístico adequado à solução do problema de pesquisa.

Destaca-se como de suma importância, para o tratamento estatístico com o uso da análise discriminante, a atenção aos seguintes pressupostos, a fim de que possa ser conferida robustez aos resultados obtidos (HAIR et al., 2009; MÁRIO, 2007): Normalidade multivariada, Linearidade, Ausência de *outliers*, Ausência de multicolinearidade e Homogeneidade das matrizes de variâncias-covariâncias.

5 RESULTADOS E ANÁLISES

5.1 Testes dos Pressupostos da Regra do Qui-quadrado Mínimo e Análise Discriminante

Os resultados dos testes estatísticos dos pressupostos da Regra do Qui-quadrado Mínimo e da Análise Discriminante para os dados das amostras foram satisfatórios. Destaca-se apenas que, para a amostra do ano 2006, o pressuposto da homogeneidade das matrizes de variâncias-covariâncias não foi atendido, dado que houve significância suficiente (*Sig.* 0,000) para rejeitar tal hipótese. Foi utilizado o teste *Box's M*, cuja finalidade é avaliar a similaridade das matrizes de dispersão das variáveis independentes entre os grupos (HAIR et al., 2009).

5.2 Resultados da Regra do Qui-quadrado Mínimo

No Painel A da Tabela 4 são apresentadas as classificações decorrentes da aplicação desta metodologia (Resultado do Teste) e as classificações efetivas (Resultado Real), verificadas ao final de cada exercício social. Nestes primeiros cálculos, foram utilizadas todas as variáveis do estudo após a exclusão daquelas que apresentaram alta multicolinearidade (X^{15} em 2006 e X^2 , X^{14} e X^{15} em 2007).

Pode-se observar que o nível de acertos é menor no ano de 2006 – exatamente o exercício social que não apresenta homogeneidade entre as matrizes de dispersão dos grupos. Para os demais anos, os níveis de acertos foram sensivelmente melhores. Vale ressaltar que as empresas apresentam variáveis com características muito parecidas entre os grupos, contribuindo para que os qui-quadrados calculados em relação a Perdedoras e Vencedoras tenham diferenças muito pequenas e aumente a probabilidade de erro de classificação.

Tabela 4 – Matriz de Classificação pela Regra do Qui-quadrado Mínimo

Painel A – Uso de todas as variáveis										
Exercícios		2005			2006			2007		
		Resultado do Teste			Resultado do Teste			Resultado do Teste		
		Perd.	Venc.	Total	Perd.	Venc.	Total	Perd.	Venc.	Total
Real	Perdedoras	16	10	26	18	7	25	19	9	28
	Vencedoras	5	21	26	13	12	25	9	19	28
	Total	21	31	52	31	19	50	28	28	56
Níveis de Acertos		71,2%			60,0%			67,9%		
Painel B – Uso das variáveis com maior poder discriminante										
Exercícios		2005			2006			2007		
		Resultado do Teste			Resultado do Teste			Resultado do Teste		
		Perd.	Venc.	Total	Perd.	Venc.	Total	Perd.	Venc.	Total
Real	Perdedoras	19	7	26	22	3	25	20	8	28
	Vencedoras	8	18	26	20	5	25	14	14	28
	Total	27	25	52	42	8	50	34	22	56
Níveis de Acertos		71,2%			54,0%			60,7%		

Fonte: Dados da pesquisa.

Os resultados encontrados no Painel B da Tabela 4 decorrem de novos cálculos dos χ^2_V e χ^2_P (Tabela 5) para cada empresa, utilizando apenas as variáveis que apresentaram maior poder discriminante entre os grupos do estudo.

Tabela 5 – Qui-quadrados e Z discriminante para matrizes de variâncias-covariâncias das variáveis significantes

2005			2006			2007					
Empresas	χ^2_P	χ^2_V	Z_i	Empresas	χ^2_P	χ^2_V	Z_i	Empresas	χ^2_P	χ^2_V	Z_i
Ienergia	0,0108	0,0022	0,6907	Kepler Weber	33,8902	21,0794	2,0145	Santanense	0,0515	0,3001	-0,2006
Dixie Toga	0,0016	0,0095	-0,6287	Karsten	17,9525	18,4233	0,4989	OHL Brasil	0,4623	0,0101	0,3649
Braskem	0,0000	0,0032	-0,2593	Quattor Petr	17,7761	18,9659	-0,117	Gol	0,5716	1,3774	-0,6503
Brasmotor	0,0005	0,0064	-0,4704	Petroflex	15,7472	18,8091	-0,4324	Marisol	0,4915	1,8140	-1,0672
V C P	0,0177	0,0058	0,9546	Celul Irani	15,9149	18,9211	-0,4921	Gradiente	2,6692	1,0649	1,2946
Pronor	0,0008	0,0008	0,0046	Met Duque	17,7970	20,4528	-1,3415	Dasa	0,3951	1,2125	-0,6597
GPC Part	0,0003	0,0016	-0,1009	Cedro	15,8435	19,0239	-0,5978	Sao Carlos	0,6142	1,4803	-0,6989
Ferbasa	0,0048	0,0002	0,374	Hoteis Othon	29,6442	20,7669	0,9999	Metal Leve	2,8240	1,4190	1,1337
Pettenati	0,0021	0,0106	-0,6814	Petroq Uniao	16,2372	19,4880	-0,9033	Cedro	0,5281	0,0545	0,3822
Sultepa	0,0000	0,0026	-0,2065	Gol	16,8787	18,8333	-0,197	Abnote	1,6040	2,8204	-0,9816
Klabin S/A	0,0065	0,0190	-0,9981	Mangels Indl	15,8770	18,7612	-0,3599	Cemar	1,0664	2,0703	-0,8101
Whirlpool	0,0005	0,0064	-0,4704	Renar	16,4959	19,5978	-0,934	CCR Rod.	0,6611	1,4088	-0,6034
Mangels Indl	0,0147	0,0317	-1,3675	Alfa Consorc	16,2172	18,6618	-0,1928	Datasul	1,6319	0,5785	0,8501
Mundial	0,0000	0,0026	-0,2065	Santistextil	15,7983	18,8416	-0,4526	Medial Saude	2,6246	4,8158	-1,7682
Copesul	0,0005	0,0011	-0,0482	CEG	18,0471	18,7390	0,1599	Embratel Part	0,0868	0,7570	-0,5409
Lix da Cunha	0,0016	0,0095	-0,6287	Alfa Holding	16,4493	18,6570	-0,1354	Pet Manguinh	2,7342	1,1732	1,2597
Joao Fortes	0,0048	0,0159	-0,8925	Dohler	16,2335	18,9048	-0,4143	CEG	0,1736	0,5637	-0,3148
Tecel S Jose	0,0003	0,0055	-0,4176	CPFL Energia	15,9440	18,6924	-0,2829	Sanepar	0,7370	1,6151	-0,7086
Drogasil	0,0065	0,0190	-0,9981	Eletropaulo	16,5658	18,4558	0,0845	Vivo	0,6181	1,8309	-0,9788
Ripasa	0,0001	0,0020	-0,1537	Cemig	16,0254	18,5155	-0,0982	Rio Gde Ener	0,5875	1,3333	-0,6019
Millennium	0,0008	0,0008	0,0046	Mendes Jr	24,8842	19,8805	0,6983	Wlm Ind Com	0,2135	0,8290	-0,4967
Light S/A	0,0012	0,0005	0,0574	Embratel Part	16,5550	18,7060	-0,1524	Sultepa	6,0325	3,3366	2,1755
Pet Manguinh	0,0003	0,0016	-0,1009	Itautec	15,8386	19,0911	-0,659	Celipa	0,7679	1,6376	-0,7018
Acos Vill	0,0209	0,0405	-1,5786	Ideiasnet	16,1908	19,2427	-0,7203	Sabesp	0,7281	1,5741	-0,6827
Brasil T Par	0,0005	0,0011	-0,0482	Ipiranga Dis	17,2191	19,7663	-0,9148	Alpargatas	0,8862	1,9649	-0,8704
Fosfertil	0,0033	0,0000	0,2685	Trafo	22,9978	18,9490	1,3945	Petroflex	0,3669	1,1324	-0,6177
Ipiranga Pet	0,0134	0,0297	-1,3147	Ampla Energ	23,3781	19,2272	1,2171	Lojas Renner	3,8577	2,3943	1,1809
CEG	0,0008	0,0008	0,0046	Cemar	16,7595	18,3376	0,2573	AES Tiete	0,8523	1,6822	-0,6697
Vale R Doce	0,0065	0,0006	0,4796	Leco	16,5499	19,7392	-1,047	Springer	3,0345	1,3083	1,3929
Perdigao S/A	0,0177	0,0058	0,9546	Elektro	16,1808	18,4294	0,0221	Mont Aranha	0,5234	1,3386	-0,6579
ALL Amer											
Lat	0,0001	0,0020	-0,1537	Bradespar	18,9837	20,8434	-1,3942	Ferbasa	1,5714	2,8329	-1,018
D F Vasconc	0,0027	0,0000	0,2157	M G Poliest	16,0582	18,9687	-0,5104	Trafo	1,3716	0,5626	0,6529
Bradespar	0,0086	0,0013	0,5851	Fibam	16,7095	18,6695	-0,0872	Am Inox Br	0,1378	0,1715	-0,0272
Telef. Data											
Hld	0,0065	0,0006	0,4796	Cemat	16,3559	18,5233	-0,024	Vale R Doce	1,1104	2,0848	-0,7863
Plascar Part	0,0000	0,0032	-0,2593	Sabesp	17,2801	18,4051	0,334	Light S/A	0,7133	1,7593	-0,844
Sao Carlos	0,0086	0,0223	-1,1036	Weg	16,2939	18,3983	0,0799	Metisa	0,2037	0,0422	0,1303
Ger Paranap	0,0209	0,0077	1,0601	Ger Paranap	15,7360	18,7961	-0,4248	CEB	2,8327	1,9206	0,736
Cemig	0,0012	0,0005	0,0574	Saraiva Livr	16,3804	18,8447	-0,3254	Fibam	0,2238	0,0306	0,1559
Cia Hering	0,0027	0,0000	0,2157	Eucatex	34,7775	21,6799	1,4034	Trevisa	0,9393	2,2220	-1,0352
AES Tiete	0,0835	0,0539	2,3795	Acos Vill	19,4696	19,8283	-0,4978	Lix da Cunha	4,4095	2,3430	1,6676
Coelba	0,0056	0,0003	0,4268	Caraiba Met	16,1953	18,4641	-0,011	Magnesita	0,7637	0,1618	0,4857
Petrobras	0,0086	0,0013	0,5851	Pettenati	16,1355	18,6843	-0,232	Rede Energia	0,2156	0,5896	-0,3018
Itausa	0,0770	0,0487	2,2739	Localiza	17,6817	18,9814	-0,1524	Quattor Petr	0,6321	1,7959	-0,9392
Celpe	0,0000	0,0032	-0,2593	Duratex	16,2366	18,5244	-0,0547	Iguacu Cafe	2,1022	1,4208	0,5499
CPFL Energia	0,0000	0,0032	-0,2593	Forjas Taurus	20,0760	18,8752	0,6137	Met Duque	0,0018	0,3903	-0,3135
Marisol	0,0134	0,0035	0,7962	Elekeiroz	15,9583	19,2250	-0,7485	Renar	0,2510	0,0940	0,1267
Rio Gde Ener	0,0000	0,0032	-0,2593	Rede Energia	19,7475	20,6149	-1,0675	Encorpar	1,7722	2,8176	-0,8436
Tim Part S/A	0,0192	0,0067	1,0073	Ienergia	16,2266	19,2449	-0,6994	Eleva	1,4829	0,5418	0,7595
Alpargatas	0,1829	0,1376	3,6461	Botucatu Tex	30,5481	21,3502	0,6107	Brasmotor	1,7313	2,8123	-0,8724
J B Duarte	0,0008	0,0008	0,0046	Melhor SP	15,9843	18,6639	-0,2482	Cia Hering	0,2577	0,9758	-0,5794
Bahema	0,0226	0,0429	-1,6314					Karsten	1,5754	0,9721	0,4869
Rossi Resid	0,0008	0,0008	0,0046					Mendes Jr	0,458	0,0182	0,3549
								Drogasil	0,4686	0,5909	-0,0986
								Tec Blumenau	1,6988	2,8103	-0,8969
								Sam Industr	4,1913	2,2737	1,5474
								Tecnosolo	3,2364	1,7324	1,2137

Perdedoras Vencedoras

Fonte: Dados da pesquisa.

Para a seleção das variáveis significativas foi utilizada a estatística *Wilk's Lambda* e o

teste F-ANOVA. Como estas estatísticas testam a hipótese de igualdade entre as médias dos grupos, foram utilizadas as variáveis que apresentaram significância estatística menor que 0,05, ou seja, que rejeitam a hipótese principal. Os testes resultaram significantes nas variáveis X^{20} em 2005, X^5 e X^{10} em 2006 e X^{11} e X^{17} em 2007.

Analisando os resultados do Painel B, é possível verificar que o nível de acertos em 2005 é igual àquele do Painel A, podendo-se inferir que as demais variáveis, além de X^{20} , não têm influência significativa sobre o percentual total de acertos. Nos anos de 2006 e 2007, a situação não difere muito, uma vez que os níveis de acertos alcançados nesses exercícios, com apenas duas variáveis cada um, correspondem a 90% daquele obtido com 22 e 20 variáveis, respectivamente.

Um ponto interessante nesta fase do estudo é a análise da precisão de classificação demonstrada na matriz, através da comparação de seus resultados com algum padrão. O teste estatístico do poder discriminatório da matriz de classificação, quando comparada com o modelo de chances, é a estatística *Q de Press* (HAIR et al., 2009).

Tabela 6 – Testes de Poder Discriminatório da Matriz de Classificação

Exercícios	2005	2006	2007
Validação Teórica (<i>Q de Press</i>): χ^2 crítico a 0,05 = 3,84			
Todas as variáveis	9,31	2,00	7,14
Variáveis de Maior Poder Discriminante	9,31	0,32	2,57
Validação Prática: Igual ou maior que 62,5%			
Todas as variáveis	71,2%	60,0%	67,9%
Variáveis de Maior Poder Discriminante	71,2%	54,0%	60,7%

Fonte: Dados da pesquisa

Pelos resultados da estatística *Q de Press*, constantes na Tabela 6, as classificações a partir de qui-quadrados calculados com todas as variáveis no exercício de 2006, *a priori*, não seriam consideradas estatisticamente melhores do que o critério de chances. Vale ressaltar, entretanto, que este teste é sensível ao tamanho da amostra (HAIR et al., 2009), de forma que a estatística de 2006 pode tornar-se significativa, mesmo permanecendo com o mesmo percentual de acertos, se o número de empresas da subamostra de teste for aumentado. Este mesmo entendimento é aplicável ao *Q de Press* para as classificações do ano de 2007, quando utilizadas apenas as variáveis de maior poder discriminatório.

Outra medida de significância da razão de sucesso da matriz de classificações é a validação prática. Hair et al. (2009) sugerem que a previsão de classificação seja, pelo menos, um quarto maior do que a obtida por chances. Neste caso, o nível de acertos deve ser igual ou superior a 62,5% (50% x 1,25).

Quando a regra do qui-quadrado mínimo utiliza todas as variáveis, as classificações dos exercícios de 2005 e 2007 apresentam significância prática. Por sua vez, quando utilizadas apenas as variáveis de maior poder discriminante, apenas 2005 teria significância prática. Entretanto, como o percentual de acertos nas classificações de 2007 não difere muito daquele sugerido por Hair et al. (2009), acredita-se ser interessante considerá-lo válido.

5.3 Resultados da Análise Discriminante

A estimação da função discriminante foi realizada pelo método *stepwise*. Na Tabela 7 são apresentadas as variáveis que melhor discriminam as empresas entre os grupos de Perdedoras e Vencedoras. É possível verificar que foram selecionadas as mesmas variáveis utilizadas na avaliação pela Regra do Qui-quadrado Mínimo.

Tabela 7 – Variáveis inseridas na função discriminante

Exerc	Passos	Inseridas	Wilks' Lambda							
			Estatística	g/1	g/2	g/3	Exact F			
							Estatística	g/1	g/2	Sig.
2005	1	X20	,936	1	1	78	5,377	1	78	,023
2006	1	X5	,891	1	1	74	9,053	1	74	,004
	2	X10	,839	2	1	74	6,988	2	73	,002
2007	1	X11	,947	1	1	78	4,356	1	78	,040
	2	X17	,896	2	1	78	4,492	2	77	,014

Fonte: Dados da pesquisa – SPSS.

A primeira variável selecionada em cada exercício social para inclusão na função discriminante é aquela que, dentro da subamostra de análise, apresenta maior poder discriminante (menor valor para *Wilks' Lambda* e maior valor para F-ANOVA). A inclusão das demais variáveis ocorre desde que forneçam discriminação adicional estatisticamente significativa entre os grupos, além daquelas diferenças já explicadas pelas variáveis na função discriminante.

Na Tabela 8 encontram-se os coeficientes das variáveis inseridas nas funções discriminantes e os valores das constantes obtidos a partir dos dados da subamostra de análise.

Tabela 8 – Coeficientes das funções discriminantes canônicas

2005		2006		2007	
Função		Função		Função	
X ²⁰	5,277	X ⁵	,020	X ¹¹	,024
Constante	-1,631	X ¹⁰	,004	X ¹⁷	-,085
		Constante	-1,698	Constante	-,872

Coeficientes não padronizados

Fonte: Dados da pesquisa - SPSS

Utilizando as informações da Tabela 8, as funções discriminantes para uma determinada empresa k , nos exercícios sociais de 2005, 2006 e 2007 podem ser apresentadas, respectivamente, com as seguintes disposições:

$$Z_k = -1,631 + 5,277 X^{20} + \varepsilon_k$$

$$Z_k = -1,698 + 0,020 X^5 + 0,004 X^{10} + \varepsilon_k$$

$$Z_k = -0,872 + 0,024 X^{11} - 0,085 X^{17} + \varepsilon_k$$

A partir das funções discriminantes são calculados os escores Z discriminantes de cada empresa (vide Tabela 5). Entretanto, para a classificação final de cada caso em um dos grupos do estudo, é necessário definir o ponto de corte (*cut-off point*) ou escore crítico Z_{EC} , que servirá para sinalizar a qual grupo pertence a empresa sob análise.

Considerando-se que as subamostras de teste apresentam números iguais de empresas em cada grupo, o ponto de corte resultará num escore crítico $Z_{EC} = 0$.

Se $Z_i < Z_{EC} \rightarrow$ classificação no Grupo de Empresas Perdedoras

Se $Z_i > Z_{EC} \rightarrow$ classificação no Grupo de Empresas Vencedoras

Na Tabela 9 são apresentados, em forma matricial, os quantitativos de erros e acertos decorrentes da comparação entre o Z_i de cada empresa e o escore crítico Z_{EC} .

Os resultados para os Casos Selecionados (Originais e Validação Cruzada) correspondem às classificações das empresas da subamostra de análise, isto é, após a estimação da função discriminante, o mesmo grupo de empresas é utilizado para a classificação.

A Tabela 9 mostra que as funções discriminantes estimadas nos três exercícios

proporcionam níveis de acertos de classificações iguais ou superiores a 62,5%, ao avaliar os escores Z_i das empresas das subamostras de análise. Esse resultado denota, em princípio, que o uso das funções contribui para a melhoria no processo de discriminação entre grupos, quando comparado à probabilidade de classificação ao acaso, cuja expectativa seria de 50%.

Tabela 9 – Matriz de classificação resultante da Análise Discriminante

Exercícios				2005			2006			2007		
Grupos Reais				Grupos Previstos		Total	Grupos Previstos		Total	Grupos Previstos		Total
				Perd.	Venc.		Perd.	Venc.		Perd.	Venc.	
Casos Selecionados	Originais	Conta	Perd	24	16	40	33	5	38	29	11	40
			Ven	14	26	40	21	17	38	17	23	40
		%	Perd	60,0	40,0	100,0	86,8	13,2	100,0	72,5	27,5	100,0
		Ven	35,0	65,0	100,0	55,3	44,7	100,0	42,5	57,5	100,0	
	Validação Cruzada	Conta	Perd	24	16	40	-	-	-	29	11	40
			Ven	14	26	40	-	-	-	17	22	40
%		Perd	60,0	40,0	100,0	-	-	-	72,5	27,5	100,0	
	Ven	35,0	65,0	100,0	-	-	-	45,0	55,0	100,0		
Não Selec	Originais	Conta	Perd	19	7	26	21	4	25	20	8	28
			Ven	8	18	26	19	6	25	14	14	28
	%	Perd	73,1	26,9	100,0	84,0	16,0	100,0	71,4	28,6	100,0	
		Ven	30,8	69,2	100,0	76,0	24,0	100,0	50,0	50,0	100,0	
Níveis de Acertos				Casos selecionados			Casos selecionados			Casos selecionados		
				Originais.....62,5%			Originais.....65,8%			Originais.....65,0		
				Validação Cruz... 62,5%			Validação Cruz...63,8%			Validação Cruz...63,8%		
				Casos não selecionados			Casos não selecionados			Casos não selecionados		
				Originais.....71,2%			Originais.....54,0%			Originais.....60,7%		

Fonte: Dados da pesquisa - SPSS

As classificações dos Casos Não Selecionados (Originais), por outro lado, são realizadas a partir da subamostra de teste, conferindo validade externa à função discriminante. Essas classificações podem ser consideradas de maior interesse para o estudo, pois o fato de tratar-se de um grupo de empresas não utilizado para a estimação da função discriminante, minimiza a probabilidade de um viés ascendente na precisão preditiva da função.

Os níveis de acertos nas classificações das empresas das subamostras de testes variam de 54% a 71,2%. O menor nível de sucesso ocorre no ano de 2006, mas o resultado para este ano deve ser desconsiderado, pois a premissa da homogeneidade das matrizes de variâncias-covariâncias não é atendida nesse exercício social. Como se trata de uma premissa-chave da análise discriminante, um resultado mais adequado deve ser buscado pelo uso de uma metodologia que dispense tal premissa, tal como o *Logit*. Nos demais exercícios, 2005 e 2007, aquela premissa foi atendida e os níveis de acertos são um pouco mais expressivos.

6 CONCLUSÕES

Uma das primeiras constatações na aplicação das metodologias foi a de que um número bastante reduzido de índices apresentou significância estatística à diferenciação entre as empresas integrantes das amostras: em 2005, o índice Margem Bruta; em 2006, o Prazo de Recebimento e a razão Dívida Financeira/Patrimônio Líquido; e, em 2007, a razão Dívida Financeira de Curto Prazo/Dívida Financeira Total e o Grau de Alavancagem Operacional. Esse fato sinaliza que as médias dos índices das empresas não-financeiras do mercado de ações brasileiro, em ambos os grupos, apresentam perfis bastante semelhantes. Portanto, a análise conjunta de empresas dos mais diversos setores, como neste estudo, requer a inserção

de um número substancial de variáveis, a fim de identificar aquelas consideradas relevantes ao estudo em cada exercício social.

Apesar de apresentar um reduzido número de variáveis estatisticamente significantes, os resultados da aplicação da Regra do Qui-quadrado Mínimo mostrou percentuais relevantes de acertos nas previsões de classificações em dois exercícios sociais (2005 e 2007), indicando que o uso dessa metodologia contribui para melhorar os resultados das decisões de investimentos, quando comparado às escolhas ao acaso. O fato de não haver homogeneidade das variâncias entre os grupos de Perdedoras e Vencedoras pode ter influenciado no percentual de acertos pouco relevante no exercício de 2006.

Para conferir mais robustez aos achados, foi aplicada a Análise Discriminante às amostras da pesquisa, obtendo-se os mesmos resultados alcançados pela metodologia da Regra do Qui-quadrado Mínimo. Portanto, considerando os resultados deste estudo, conclui-se que é possível aceitar a hipótese de que a AFF é capaz de prever variações de valor da empresa, contribuindo para a escolha entre melhores e piores alternativas de investimentos no mercado de ações brasileiro.

Destaca-se que não foram consideradas variáveis exógenas, tais como o PIB, taxa de câmbio, taxa de juros de mercado, delimitando a pesquisa à análise financeira por meio de índices econômico-financeiros. Os resultados da pesquisa contribuem para reflexões acerca das potencialidades das informações contábeis às escolhas entre alternativas de investimentos, ao analisar a capacidade preditiva dos índices econômico-financeiros denominados tradicionais, e podem despertar acadêmicos e preparadores de demonstrações contábeis para a importância da aplicação de métodos econométricos nas análises das empresas.

REFERÊNCIAS

- ANJOS, Vera Marleide Loureiro dos. **A utilidade das demonstrações contábeis para a tomada de decisão sob a ótica dos analistas de investimentos e profissionais de relações com investidores – RI**. 2008. 111 f. Dissertação (Mestrado em Ciências Contábeis) - Universidade de Brasília, Brasília, 2008.
- ASSAF NETO, Alexandre. **Finanças corporativas e valor**. 3. ed. São Paulo: Atlas, 2007.
- ASSAF NETO, Alexandre; SILVA, César Augusto Tibúrcio. **Administração do capital de giro**. 3. ed. São Paulo: Atlas, 2002.
- BESLEY, Scott; OSTERYOUNG, Jerome S. Determining trade credit default probabilities using the minimum chi-square rule. In: KIM, Young; SRINIVASAN, Venkat. **Advances in working capital management**. Greenwich: JAI Press., 1991. v. 2. pp. 173-195.
- BETTMAN, Jenni L.; SAULT, Stephen J.; WELCH, Emma L. **Fundamental and technical analysis: substitutes or compliments?** 2006. Disponível em: <http://papers.ssrn.com/sol3/papers.cfm?abstract_id=899879>. Acesso em: 1 nov. 2009. <http://dx.doi.org/10.2139/ssrn.899879>.
- CHAN, Louis K. C.; HAMAQ, Yasushi; LAKONISHOK, Josef. Fundamentals and stock returns in Japan. **The Journal of Finance**, v. 46, n. 5, p. 1739-1764, Dec., 1991. <http://dx.doi.org/10.2307/2328571>.
- CLUBB, Colin; NAFFI, Mounir. The Usefulness of Book-to-Market and ROE Expectations for Explaining UK Stock Returns. **Journal of Business Finance & Accounting**, n. 34, p. 1-32, Jan./Mar., 2007. <http://dx.doi.org/10.1111/j.1468-5957.2006.00662.x>
- FERNÁNDEZ, Pablo; REINOSO, Laura. **Shareholder value creators and shareholder value destroyers in USA. Year 2001**. (2002). Disponível em: <http://papers.ssrn.com/sol3/papers.cfm?abstract_id=298218>. Acesso em: 12 jun. 2008. .

<http://dx.doi.org/10.2139/ssrn.298218>.

FOSTER, George. **Financial statement analysis**. 2nd. ed. New Jersey: Prentice-Hall, 1986.

GASPARETTO, Valdirene. O papel da contabilidade no provimento de informações para a avaliação do desempenho empresarial. **Revista Contemporânea de Contabilidade**. v. 1, n. 2, p. 11-40, jul./dez. 2004.

HAIR, Joseph F. Jr et al. **Análise multivariada de dados**. Tradução Adonai Schlup Sant'Anna. 6. ed. Porto Alegre: Bookman, 2009.

KOTHARI, S. P. Capital markets research in accounting. **Journal of Accounting and Economics**, n. 31, p. 105-231, 2001. [http://dx.doi.org/10.1016/S0165-4101\(01\)00030-1](http://dx.doi.org/10.1016/S0165-4101(01)00030-1)

LEMES JÚNIOR, Antônio Barbosa; RIGO, Cláudio Miessa; CHEROBIM, Ana Paula Mussi Szabo. **Administração financeira: princípios, fundamentos e práticas brasileiras**. Rio de Janeiro: Campus, 2002.

LOPES, Alexsandro Broedel; GALDI, Fernando Caio. **Does financial statement analysis generate abnormal returns under extremely adverse conditions?** 2006. Disponível em: <<http://ssrn.com>>. Acesso em: 12 jun. 2008.

LYRA, Ricardo Luiz Wüst Corrêa de. **Análise hierárquica dos indicadores contábeis sob a óptica do desempenho empresarial**. São Paulo, 2008. 171 f. Tese (Doutorado em Controladoria e Contabilidade) – Faculdade de Economia, Administração e Contabilidade da Universidade de São Paulo, São Paulo, 2008.

MYER, John N. **Análise das demonstrações financeiras**. Tradução de Danilo Ameixeiro Nogueira. São Paulo: Atlas, 1976.

MILTERSTEINER, Marcelo da Rosa. **A validade estatística do uso de índices fundamentalistas no mercado de capitais brasileiro: um estudo aplicado ao setor bancário**. Florianópolis, 2006, 85f. Dissertação (Mestrado em Engenharia da Produção) – Universidade Federal de Santa Catarina, Santa Catarina, 2006.

OLSON, Dennis; MOSSMAN, Charles. Neural network forecasts of Canadian stock returns using accounting ratios. **International Journal of Forecasting**, n. 19, p. 453-465, 2003. [http://dx.doi.org/10.1016/S0169-2070\(02\)00058-4](http://dx.doi.org/10.1016/S0169-2070(02)00058-4)

PALEPU, Krishna G.; HEALY, Paul M.; BERNARD, Victor. L. **Business analysis & valuation: using financial statements – text and cases**. 3. ed. Ohio: South-Western College Publishing, 2004.

PENMAN, Stephen H. The quality of financial statements: perspectives from the recent Stock Market Bubble. **Accounting Horizons**, Supplement, p. 77-96, 2003. <http://dx.doi.org/10.2308/acch.2003.17.s-1.77>

PINTO, Juliana; HEIN, Nelson. Rough sets na análise da solvência de empresas do setor têxtil. In: ENCONTRO DA ASSOCIAÇÃO NACIONAL DE PÓS-GRADUAÇÃO E PESQUISA EM ADMINISTRAÇÃO, 32., 2008, Rio de Janeiro. **Anais ...** Rio de Janeiro: ANPAD, 2008. 1 CD-ROM.

PIOTROSKI, J. D. Value investing: the use of historical financial statement information to separate winners from losers. **Journal of Accounting Research**, v. 38, Supplement: studies on accounting information and the economics of the firm, p. 1-41, 2000. <http://dx.doi.org/10.2307/2672906>

QUIRIN, Jeffrey J.; BERRY, Kevin T.; O'BRYAN, David. A fundamental analysis approach to oil and gas firm valuation. **Journal of Business Financial & Accounting**, v. 27, n. 7-8,

Sep./Oct., 2000. <http://dx.doi.org/10.1111/1468-5957.00335>.

TATSUOKA, Maurice M. **Multivariate analysis: techniques for educational and psychological research**. New York: John Wiley & Sons, 1971.

THOMSETT, Michael C. **Mastering fundamental analysis: how to spot trends and pick winning stocks using fundamental analysis**. Chicago: Dearborn Financial Publishing, 1998.