# APPLICATION OF FORECASTING IN THE DETERMINATION OF CASH FLOW

Pirogova Oksana Evgenyevna, PhD Econ., associate professor

Litavina A. A., undergraduate

St. Petersburg polytechnical university of Peter the Great

Institute of industrial management, economy and trade,

The higher school of merchandizing and service

**Abstract:** On the basis of a variety of forecasting methods, the article suggests forecasting the cash flow of the organization.

**Keywords:** cash flow, finance, extrapolation, average growth, moving average, exponential smoothing, regression.

# ПРИМЕНЕНИЕ ЛОГИСТИЧЕСКОЙ РЕГРЕССИИ ДЛЯ ОЦЕНКИ ФИНАНСОВОГО СОСТОЯНИЯ ПРЕДПРИЯТИЙ

Пирогова Оксана Евгеньевна, к.э.н. доцент, Шишова Мария Олеговна, магистрант первого курса Санкт-Петербургский политехнический университет Петра Великого Институт промышленного менеджмента, экономики и торговли Высшая школа товароведения и сервиса

В статье на основе анализа различных методик банкротства обоснована необходимость применения модели логистической регрессии в оценке финансового состояния предприятия.

**Ключевые слова:** анализ финансового состояния, прогнозирование банкротства, логистическая регрессия, logit-модели, оценка вероятности банкротства

На количество банкротств всегда оказывали существенное влияние такие события, как финансовые кризисы, спады и подъемы мировой экономики, изменчивость на финансовых рынках. Приняв во внимание нестабильность всей макроэкономической ситуации в мире, как и неустойчивый характер экономического роста России за последние годы, менеджерам необходимо исследовать не только текущее финансовое состояние компаний, но и периодически производить диагностику возможности будущего банкротства. Для эффективного анализа риска банкротства компаний международное экономическое сообщество разработало достаточное количество специализированных методов и моделей. Чаще всего основой экономикоматематического моделирования банкротства являются статистические подходы. Ниже представлена классификация предложенных в литературе основных групп статистических моделей прогнозирования банкротства предприятий на основе примененных для их построения методов и подходов (рис. 1).

Наиболее известным и широко применяемым «классическим» подходом при построении подобных моделей прогнозирования банкротства, является

первый, основанный на применении мультипликативного дискриминантного анализа (MDA). Этот подход впервые использовали выдающиеся ученые-экономисты — Эдвард Альтман и Уильям Бивер, поэтому они считаются основоположниками комплексного коэффициентного анализа банкротства предприятий при помощи экономико-математического моделирования, разработали и предложили комплексные статистические модели для оценки степени банкротства предприятий. На основании данных моделей был разработан большой ряд схожих разработок и моделей прогнозирования банкротства, созданных как зарубежными - Р. Лисс, Р. Таффлер и Г. Тисшоу, Г. Спрингейт и др., так и отечественными — Г.В. Давыдова, А.Ю. Беликов, О.П. Зайцева, Р.С. Сайфуллина, Г.Г. Кадыкова и др. Анализ дискриминантных моделей оценки риска банкротства представлен в таблице 1.



Рисунок 1 - Основные группы моделей прогнозирования банкротства предприятий

Несмотря на достаточно широкое распространение и большое количество разнообразных MDA-моделей оценки риска банкротства, ряд их недостатков обусловил интерес исследователей к другим подходам, основанным на современных эконометрических инструментах, и прежде всего, к моделям, построенным с помощью аппарата логистической регрессии (logit-модели).

Таблица 1 – Анализ дискриминантных моделей оценки риска банкротства

таолица т 71па	· · · _ <b>-</b>	оделен оценки риска банкротетва		
	Преимущества	Недостатки		
Зарубежные модели				
Двухфакторная	Простота и возможность	Модель не обеспечивает высокую		
модель Э. Альт-	применения в условиях	точность прогноза банкротства, т.к. не		
мана	ограниченного объема	отражаются показатели рентабельно-		
	информации об органи-	сти, эффективности использования ак-		
	зации.	тивов		
Модель Уильяма	Использование показате-	1. Отсутствие итогового коэффициен-		
Бивера	ля рентабельности акти-	та;		
	вов, вынесение суждения	2. Ограниченность использования в		
	о сроках наступления	российских условиях (не учитывает		
	банкротства компании,	российские особенности экономики);		
	легкость проведения рас-	3. Сложность интерпретации итогово-		
	четов.	го значения;		
		4. Зависимость точности расчетов от		
		исходной информации		
	Отечественные	модели		
Четырехфакторная	в моделях учтены факто-			
модель Г.В. Давы-	ры, рассчитываемые по			
дова и А.Ю. Бели-	исходным данным; учте-			
кова	на российская специфи-			
	ка, особенности отрасли			
Модель прогнози-	Используется для экс-			
рования банкрот-	пресс-диагностики бан-			
ства А.Д. Шере-	кротства			
мета и Р.С. Сай-				
фулина				

При анализе банкротства предприятия логистическая регрессия выступает в качестве статистической модели, используемой для предсказания вероятности банкротства по значениям множества. Для этого вводится так называемая зависимая переменная — Y-параметр, принимающая множество значений на интервале от 0 до 1 и множество независимых переменных x1, x2, ... xn, называемых признаками (предикторами или регрессорами). В отличие от линейных дискриминантных моделей, logit-анализ позволяет строить модели нелинейной зависимости. Кроме того, logit-модели позволяют однозначно интерпретировать результат, как вероятность наступления банкротства. При использовании logit-модели вероятность наступления банкротства рассчитывается с помощью общей формулы логистической регрессии, имеющей вид:

$$P = \frac{1}{1 + e^{\gamma}} \tag{6}$$

где P - вероятность наступления банкротства (принимает значения от 0 до 1);

 $e\,$  - основание натурального логарифма,

 $^{Y}$  — интегральный показатель, рассчитываемый по формуле, в зависимости от разработанной модели.

К настоящему времени известно около десяти logit-моделей, разработанных зарубежными авторами в США Begley, Ming, Watts (1996), Altman, Sabato (2007), Южной Корее – Joo-Ha, Taehong (2000), Великобритании – Lin, Piesse (2004) и в других странах (табл. 2). Вместе с тем, несмотря на положительные факторы использования логистической регрессии и основанных на ней logit-моделей для оценки вероятности банкротства предприятий, эти модели могут быть подвергнуты и конструктивной критике. Вопервых, детальный анализ оценки риска банкротства отечественных компаний, полученный на основе данных моделей не позволяет сделать однозначный вывод относительно вероятности банкротства предприятий, вошедших в анализируемую выборку: расчеты дают не точные, часто даже обратные результаты [3]. В качестве общих основных причин низкой эффективности применения зарубежных logit-моделей оценки риска банкротства на примере российских предприятий можно выделить следующие, перечисленные на рис. 2 [3, 4].

Таблица 2 — Сводная таблица наиболее известных и широко применяемых зарубежных logit-моделей прогнозирования банкротства

_	Страна / количество	modesien npornosnpobanna oan		
Авторы модели / год созда- ния	проанализированных компаний- резидентов (за пери- од в годах)	Формула расчета интегрального показателя	Показатели	
Ohlson (1980)	США, 2163 (1970—1976)	Y = -1,32 - 0,407×SIZE - 6,03×TLTA - 1,43×WCTA + 0,0757×CLCA- 2,37×NITA- 1,83×FUTL+ 0,285×INTWO- 1,72×OENEG- 0,521×CHIN	SIZE – размер предприятия, рассчитанныйкак натуральный логарифм отношения величины совокупных активов предприятия к показателю дефлятора (темпа роста) ВВП:	
Begley, Ming, Watts (1996)	США	Y = -1,249 -0,211×SIZE -2,262×TLTA -3,451×WCTA-0,293×CLCA-0,907×OENEG+ 1,080×NITA-0,838×FUTL+ 1,266×INTWO-0,960×CHIN	$SIZE = ln\left(\frac{Aктивы}{Temn pocma BBII}\right),$ TLTA — коэффициент заемного капитала, рассчитанный как отношение общей задолженности к общим активам; WCTA — доля собственных оборотных средств, рассчитанная как отношение чистогооборотного капитала (рабочего капи-	
Joo-Ha, Taehong (2000)	Южная Корея, 46 (1997–1998)	<i>Y</i> = 0,1062×INT/TR −0,00682 ×EBIT/TL −0,1139 ×TR/REC	капитала (раоочего капитала) к общим активам; СLCA – отношение текущих обязательств к текущим активам; NITA – рентабельность активов (имеется в виду экономическая рентабельность, рассчитываемая как отношение чистой прибыли от всех видов деятельности к среднегодовой стоимости активов);	
Ginoglou, Agorastos (2002)	Греция, 40 (1981–1985)	$Y = -0.138 + 16.555 \times NP/AT + 3.54 \times GP/AT + 0.002 \times TL/EQ + 0.789 \times (AC - SL)/AT$		
Gruszczynski (2003)	Польша, 46 (1995)	$Y = 1,3508 + 7,5153 \times \text{OP/AT} - 6,1903 \times \text{TL/AT}$		

## 118 ИННОВАЦИОННАЯ ЭКОНОМИКА: ПЕРСПЕКТИВЫ РАЗВИТИЯ И СОВЕРШЕНСТВОВАНИЯ, №5 (15), 2016

Авторы модели / год созда- ния	Страна / количество проанализированных компаний- резидентов (за период в годах)	Формула расчета интегрального показателя	Показатели	
Lin, Piesse (2004)	Великобритания, 77 (1985–1995)	$Y = -0.2 - 0.33 \times NP/AT - 0.17 \times CASH/TL$ -0.95×(AC -SL)/AT	FUTL – отношение чистого оборотного капитала (фондов, созданных на предприятии) к общей задолженности; INTWO – фиктивная переменная, принимающая значение, равное 1, если чистый доходпредприятия за последние два года является отрицательной величиной (предприятие	
Altman, Sabato (2007)	США, 432 (2003–2004)	Y = 4,28 + 0,18×EBIT/AT -0,01×SL/EQ + 0,08×NP/AT +0,02×CASH/AT +0,19×EBIT/INT		
Minussi, Soopramanien Worthington (2007)	Бразилия, 6059 (2004—2005)	<i>Y</i> = −5,76 −2,53×F/OWKSA + 0,48×FINLEV −0,17×INTCOV −1,02×OWKSA +0,63×NWKSA	работало с убытком) и равное 0, если значение иное; ОЕNEG – другая фиктивная переменная, принимающая значение, равное 1, если текущаязадолженность предприятия превышает его текущие активы, и значение равное 0, если нет; СНІN – мера изменения чистого дохода (чистой прибыли) за последние два года: $CHIN = \frac{Nl_t - Nl_{t-1}}{ Nl_t  +  Nl_{t-1} },$ где NIt —чистая прибыль предприятия в период t; F/OWKSA — отношение финансового рабочего капитала к выручке; FINLEV — финансовый леверидж; INTCOV — коэффициент покрытия; OWKSA — отношение собственного рабочего капитала к выручке; NWKSA — отношение потребности в рабочем капитала к выручке; AC — оборотные активы; AT — общая сумма активов; TL — общая сумма обязательств; SL — краткосрочные обязательства; LL — долгосрочные обязательства; EQ — капитал и резервы; REC — дебиторская задолженность (платежи до 12 мес.); TR — выручка от продаж; NP — чистая прибыль; SP — прибыль от продаж; OP — прибыль до налогообложения;	

Авторы модели / год созда- ния	Страна / количество проанализированных компанийрезидентов (за период в годах)	Формула расчета интегрального показателя	Показатели
			INT – проценты к уплате; OC – операционные рас- ходы; EBIT – показатель при- были до вычета налогов и процентов; CASH – денежные сред- ства

### РАЗЛИЧИЯ В ИСХОДНЫХ ДАННЫХ, ИСПОЛЬЗУЕМЫХ ДЛЯ ПОСТРОЕНИЯ МОДЕЛЕЙ

Модели, представленные выше, были построены на основе выборки зарубежных предприятий с нормативными параметрами структуры баланса и эффективности деятельности, отличными от российских

#### РАЗЛИЧИЯ В МАКРОЭКОНОМИЧЕСКОЙ СИТУАЦИИ

Коэффициенты моделей для стран с развитой рыночной экономикой неприменимы для стран с переходной экономикой и наоборот

#### МУЛЬТИКОЛЛИНЕАРНОСТЬ ФАКТОРОВ

В ходе многочисленных исследований был выявлен ряд случаев мультиколлинеарности факторов, включенных в модели. В практике статистического моделирования мультиколлинеарность является одним из основных препятствий эффективного применения множественного регрессионного анализа, поскольку вызывает искажения оценок коэффициентов в моделях

ОСНОВНЫЕ ПРИЧИНЫ НИЗКОЙ ЭФФЕКТИВНОСТИ ПРИМЕНЕНИЯ ЗАРУБЕЖНЫХ LOGIT-МОДЕЛЕЙ ОЦЕНКИ РИСКА БАНКРОТСТВА НА ПРИМЕРЕ РОССИЙСКИХ ПРЕДПРИЯТИЙ

Рисунок 2 - Основные причины низкой эффективности применения зарубежных logit-моделей оценки риска банкротства на примере российских предприятий

Кроме этого, важно отдельно отметить, что в данных моделях не учитывается отраслевая специфика деятельности предприятий. Так, модели, представленные выше, изначально разрабатывались как «универсальные», то есть применимые для предприятий любых отраслей (соответственно, исходная выборка с целью проведения исследования их эффективности формировалась таким образом, чтобы включать предприятия различных отраслей). Вместе с тем, как показывают многочисленные исследования в области финансового менеджмента, оптимальные значения ключевых показателей финансового состояния значительно варьируются для предприятий различных отраслей. Как следствие, коэффициенты при показателях, включенных в модель, также будут разными в зависимости от отраслевой принадлежности предприятия.

Отдельным основанием для критики выступает порог отсечения (Р = 0,5), попадание в интервалы выше и ниже которого и определяет состояние

анализируемой компании — либо как банкрота, либо устойчиво развивающейся. Так, в случае превышения данного порога рассчитанным значением вероятности делается прогноз о том, что в отношении компании будет открыта процедура банкротства в соответствующем периоде упреждения прогноза

Отечественные специалисты также разработали ряд логистических моделей, построенных на различных по объемам выборках по данным деятельности предприятий. Здесь можно отметить модели Евстропова М.В., Хайдаршиной Г.А., Жданова В.Ю. В качестве примера рассмотрим logit-модель оценки риска банкротства Хайдаршиной Г.А. Выборка для построения модели составила 350 предприятий и подбиралась таким образом, чтобы избежать однотипности предприятий по ряду признаков. Итоговая формула для расчета параметра Y имеет следующий вид:

$$Y = \alpha_0 + \alpha_1 \times Corp\_age + \alpha_2 \times Cred + \alpha_3 \times Current\_ratio +$$

$$+\alpha_4 \times EBIT / INT + \alpha_5 \times Ln(E) + \alpha_6 \times R + \alpha_7 \times Reg +$$

$$+\alpha_8 \times ROA + \alpha_9 \times ROE + \alpha_{10} \times T - E + \alpha_{11} \times T - A$$
(1)

где  $Corp\_age$  — фактор, характеризующий «возраст» предприятия. Принимает значение 0, если предприятие было создано более 10 лет назад, и значение 1 — если менее 10 лет;

*Cred* — фактор, характеризующий кредитную историю деятельности предприятия. В случае если кредитная история предприятия является положительной, то данный фактор принимает значение 0, в противном случае ему присваивается значение 1;

Current ratio – коэффициент текущей ликвидности;

EBIT/INT — отношение прибыли до уплаты процентов и налогов к уплаченным процентам;

Ln(E) – натуральный логарифм собственного капитала предприятия;

R — ставка рефинансирования ЦБ;

Reg — фактор, характеризующий деятельность предприятия с точки зрения его региональной принадлежности. Принимает значение 0, если предприятие находится в Москве или Санкт-Петербурге, и 1 — если в других регионах России;

*ROA* – рентабельность активов предприятия;

*ROE* – рентабельность собственного капитала предприятия;

 $T_{-}E$  — темп прироста собственного капитала предприятия;

 $T_{A}^{-}$  – темп прироста активов предприятия.

Кроме того, в отличие от многих других моделей, данная модель учитывает отраслевую специфику, так как в исходную выборку вошло 100 предприятий торговли, 100 сельскохозяйственных предприятий, а также 150 предприятий промышленности (в том числе 50 – ТЭК). Это позволило рассчитать отраслевые значения коэффициентов модели для 4-х различных сегментов отечественной экономики (таблица 3). В настоящее время, как показывает практика, применение зарубежных logit-моделей оценки риска

банкротства на российских предприятиях зачастую имеет низкую эффективность, что обусловлено следующими факторами:

- 1. Различия в исходных данных, связанных с использованием данных зарубежных предприятий, нормативная структура и значения параметров баланса которых в значительной степени может отличаться от российских предприятий.
- 2. Различия в макроэкономической ситуации, обусловленные разницей в стадиях экономического цикла, а также стадиях развития экономики конкретной страны.
- 3. Мультиколлинеарность факторов, т.е. наличие линейной зависимости между факторами модели, что затрудняет ее эффективное применение.

Таблица 3 – Значения коэффициентов комплексной logit-модели оценки риска банкротства предприятий в зависимости от отраслевых коэффициентов

коэффициентов					
Фактор модели		Наименование отраслевого сегмента			
	Коэффициент	Промышленность	ТЭК	Торговля	Сельское хозяйство
Константа	$\alpha_0$	10,2137	30,7371	35,0326	13,5065
Corp_age	$\alpha_1$	0,0303	3,7033	4,1834	0,2753
Cred	$\alpha_2$	6,7543	8,9734	9,0817	6,6637
Current_ratio	$\alpha_3$	-3,7039	-8,6711	-8,7792	-7,0113
EBIT/INT	$\alpha_4$	-1,5985	-7,0110	-8,5601	-2,3915
Ln(E)	$\alpha_{5}$	-0,5640	-1,6427	-1,6834	-1,0028
R	$\alpha_6$	-0,1254	-0,1399	-0,4923	-0,2900
Reg	$\alpha_7$	-1,3698	-0,6913	-0,8023	-1,5742
ROA	$\alpha_{_8}$	-6,3609	-5,0894	-8,4776	-6,1679
ROE	$\alpha_9$	-0,2833	-15,3882	-10,8005	-2,3624
<i>T_E</i>	$\alpha_{10}$	2,5966	7,3667	7,1862	2,8715
<i>T_A</i>	$\alpha_{11}$	-7,3087	-22,0294	-22,7614	-6,9339

### Список литературы

- 1. Мурадов Д.А. Logit-регрессионные модели прогнозирования банкротства предприятий // Труды Российского государственного университета нефти и газа им. И.М. Губкина, 2011. № 3.
- 2. Пирогова О.Е. Исследование возможностей оптимизации структуры капитала торгового предприятия на основе учета риска банкротства // Известия Санкт-Петербургского государственного экономического университета. 2015. № 1.
- 3. Хайдаршина Г.А. Эффективность современных методов оценки риска банкротства предприятий в российской практике финансового менеджмента: logit- и SVM-модели // Экономические науки, 2008. № 44.
- 4. Евстропов М.В. Оценка возможностей прогнозирования банкротства предприятий в России // Вестник Оренбургского государственного университета, 2008. № 4.
- 5. Евстропов М.В. Прогнозирование наступления банкротства предприятий на основе бухгалтерской отчетности // Бухгалтерский учет. 2008. № 3.

- 6. Дятлов С.А., Миропольский Д.Ю., Плотников В.А. Механизмы взаимодействия государства и рынка в условиях глобальной нестабильности // Известия Санкт-Петербургского государственного экономического университета. 2015. № 2 (92). С. 142-146.
- 7. Плотников В.А. Выбор модели экономического развития Российской Федерации: патернализм или либерализм // Известия Санкт-Петербургского государственного экономического университета. 2006. № 1. С. 147-150.
- 8. Фалинский И.Ю. Система мониторинга регионального теневого продукта // Аудит и финансовый анализ. 2015. № 5. С. 434-438.

# APPLICATION OF LOGISTIC REGRESSION FOR ASSESSMENT OF THE FINANCIAL CONDITION OF THE ENTERPRISES

Pirogova Oksana Evgenyevna, PhD Econ. associate professor,

Shishova Maria Olegovna, undergraduate of a first year

St. Petersburg polytechnical university of Peter the Great Institute of industrial management, economy and trade

The higher school of merchandizing and service

**Abstract**: In article on the basis of the analysis of different methods of bankruptcy, the necessity to use a logistic regression model to assess the financial condition of the company.

**Keywords:** financial analysis, predicting bankruptcy, logistic regression, logit-model, estimated probability of bankruptcy.

УДК 657.471:339.142

### ЕСТЕСТВЕННАЯ УБЫЛЬ И ПОТЕРИ ТОВАРОВ

Прищепа Людмила Владимировна, к.э.н., доцент Кубанский государственный аграрный университет, г. Краснодар, Россия (e-mail: super16777@yandex.ru)

В статье говорится о том, что товарные потери возникают на всех стадиях обращения товаров: при транспортировке, хранении и реализации. Уточняя классификацию товарных потерь на нормируемые и ненормируемые, автор в деталях рассматривает естественную убыль при хранении и транспортировке товаров.

Ключевые слова: товар, потери, норма, естественная убыль

Определение того, что является товарными потерями, нам предоставляет ГОСТ Р 51303-99: это потери товаров при их перевозке, хранении и реализации. Они могут быть выявлены при приемке товаров от поставщиков, при проведении инвентаризаций и других проверок. Различают нормируемые и ненормируемые товарные потери. Такое деление потерь товаров имеет значение при решении вопроса о том, за чей счет списать ущерб, причиненный организации.