

УДК 622.553 Статья / Article © ПНИПУ / PNRPU, 2021



### Разработка статистических моделей для прогноза поглощений по характеристикам разрывных нарушений

#### В.И. Галкин<sup>1</sup>, Д.В. Резвухина<sup>2</sup>

<sup>1</sup>Пермский национальный исследовательский политехнический университет (Россия, 614990, г. Пермь, Комсомольский проспект, 29) <sup>2</sup> Филиал ООО «ЛУКОЙЛ-Инжиниринг» «ПермНИПИнефть» в г. Перми (Россия, 614015, г. Пермь, ул. Пермская, 3a)

**Development of Statistical Models for Predicting Losses based** on the Characteristics of Discontinuities

# Vladislav I. Galkin<sup>1</sup>, Daria V. Rezvukhina<sup>2</sup>

<sup>1</sup>Perm National Research Polytechnic University (29 Komsomolskiy av., Perm, 614990, Russian Federation) <sup>2</sup> PermNIPIneft branch of LUKOIL-Engineering LLC in Perm (3a Permskaya st., Perm, 614015, Russian Federation)

### Получена / Received: 30.01.2021. Принята / Accepted: 30.04.2021. Опубликована / Published: 01.07.2021

Разработан способ прогнозирования поглощений по площади залежи для минимизации рисков аварий и газонефтеводопроявлений для пермокарбоновой залежи Усинского месторождения. Кроме того, осуществлен анализ Ключевые слова: разрывные нарушения, поглощение, буровые работы, коллекторы нефти и газа, влияния разрывных нарушений на количество поглощений в скважинах во время бурения. По результатам проведенного анализа результатов бурения более 250 скважин выявлено, что значительной проблемой при бурении явилось поглощение бурового раствора. Данное осложнение обнаруживается в 46 % пробуренных скважинах. Интенсивность изучаемых поглощений находится в широком диапазоне: от незначительных поглощений до расстояние до разлома, сейсморазведка, тектоническое строение, статистический анализ, сильных, с полной потерей циркуляции бурового раствора. Разломы, выделенные как по данным бурения скважин, так и по данным сейсморазведки, характеризуются различным количеством скважин с поглощениями и без таковых. вероятность поглощения, статистические критерии, При помощи совместного использования различных статистических методов получены индивидуальные и комплексные *t*-критерий Стьюдента, вероятностно-статистическая модели прогноза поглощений в скважинах в зависимости от расстояния от разлома. С помощью многоуровневого вероятностно-статистического моделирования выполнено исследование влияния разломов модель, прогноз поглощений, Усинское месторождение, на поглощения: первоначально по данным всех скважин, независимо от методов выделения разломов, – модели первого уровня; по способу выделения разломов (бурение/сейсморазведка) – модели второго уровня; по данным отдельных разломов – модели третьего уровня. На четвертом уровне строится комплексная модель, которая учитывает результаты Тимано-Печорская нефтегазоносная провинция. расчетов, полученные на предыдущих уровнях статистического моделирования. Установлено наличие прямых и обратных зависимостей вероятности поглощений от кратчайшего расстояния до разлома. С использованием линейного дискриминантного анализа проведена проверка результатов прогноза вероятности поглощений. A method for predicting losses over the area of the deposit to minimize the risks of accidents and gas and oil and water showings for the Permian-Carboniferous reservoir of the Usinskoye field was developed. In addition, the analysis of the influence of faults Kevwords: faults, losses, drilling operations, oil and gas reservoirs, distance to the fault, seismic exploration, tectonic on the number of losses in wells during drilling was carried out. Based on the more than 250 wells drilling analysis, it was revealed that a significant problem during drilling was the loss of drilling fluid. This complication was found in 46% of drilled wells. The intensity of the studied losses was in a wide range: from insignificant losses to strong ones, with a complete loss of mud circulation. The faults identified both from well drilling data and structure, statistical analysis, loss structure, statistical analysis, loss probability, statistical criteria, Student's t-test, probabilistic-statistical model, loss forecast, Usinskoye field, Timan-Pechora oil from seismic data were characterized by a different number of wells with and without losses. Using the combination of various statistical methods, individual and complex models for predicting losses in wells depending on the distance from the fault were obtained. and gas province. Using multilevel probabilistic-statistical modeling, the study of the influence of faults on losses was carried out: initially, based on the data of all wells, regardless of the methods for identifying faults - the first-level model; by the method of identifying faults (drilling / seismic exploration) - second-level models; according to the data of individual faults - the model of the third level. At the fourth level, a complex model was built, which takes into account the calculation results obtained at the previous levels of statistical modeling. The presence of direct and inverse dependences of the absorption probability from the shortest distance to the fault was established. Using linear discriminant analysis, the results of predicting the probability of absorption were checked.

Галкин Владислав Игнатьевич - доктор геолого-минералогических наук, профессор, заведующий кафедрой «Геология нефти и газа» (тел.: +007 342 219 80 17, e-mail: vgalkin@pstu.ru).

Резвухина Дарья Валерьевна\* – начальник отдела мониторинга геологического строения Управления подсчета запасов Тимано-Печорского региона (тел.: +007 902 837 83 33, e-mail: Darja.Rezvukhina@pnn.lukoil.com). Контактное лицо для переписки.

Vladislav I. Galkin (Author ID in Scopus: 55418067700) - Doctor in Geology and Mineralogy, Professor, Head of the Department of Oil and Gas Geology (rel.: + 007 342 219 80 17, e-mail: vgalkin@pstu.ru). Daria V. Rezvukhina\* – Head of the Division of Geological Structure Monitoring of the Department of the Timan-Pechora Region Reserve Calculation (tel.: +007 902 837 83 33, e-mail: Darja.Rezvukhina@pnn.lukoil.com). The contact person for correspondence.

#### Просьба ссылаться на эту статью в русскоязычных источниках следующим образом: Галкин В.И., Резвухина Д.В. Разработка статистических моделей для прогноза поглощений по характеристикам разрывных нарушений // Недропользование. –

2021. - T.21. No. - C.102-108. DOI: 10.15593/2712-8008/2021.3.1

Please cite this article in English as: Galkin V.I., Rezvukhina D.V. Development of Statistical Models for Predicting Losses based on the Characteristics of Discontinuities. *Perm Journal of Petroleum and Mining* Engineering, 2021, vol.21, no.3, pp.102-108. DOI: 10.15593/2712-8008/2021.3.1

# НЕДРОПОЛЬЗОВАНИЕ

## Введение

Для большинства месторождений Тимано-Печорской нефтегазоносной провинции наличие разрывных нарушений (разломов) значительно усложняет геологическое строение месторождений. Наличие неоднородности геологического строения и интенсивной разрывной тектоники приводят к ряду сложностей при поисках, разведке и разработке залежей нефти и газа. Одним из таких явлений является поглощение бурового раствора во время бурения скважин, что увеличивает срок строительства скважин и в неблагоприятных случаях может приводить к газонефтеводопроявлениям (ГНВП).

Поэтому с целью минимизации рисков аварий и ГНВП необходимо разработать способ прогнозирования данных явлений по площади залежи (месторождения).

В районах широкого развития разрывных нарушений, как правило, имеется специфичная трещиноватость горных пород [1–5], присутствует сложное напряженно-деформируемое состояние горных пород, могут определяться различные катагенетические преобразования пород коллекторов нефти и газа. Данные факторы могут значительно осложнить буровые работы [6–8]. Эти процессы охватывают не только область развития плоскости самого разрывного нарушения, но и достаточно большую область вокруг него. Поэтому представляет значительный интерес анализ поглощений и тектонического строения месторождения.

Несмотря на то что поглощения могут быть связаны с технологическими параметрами бурения (нарушение режимов бурения, плотности и реологических свойств бурового раствора и т.д.), геологические причины (очень высокая кавернозность, трещиноватость, аномально низкие пластовые давления, резкие изменения ФЕС и т.д.) являются физической основой, запускающей сам процесс поглощения.

Для предотвращения поглощений обычно требуется применение регулирования плотности и реологических свойств бурового раствора, скорости и давления промывки, добавления специальных наполнителей (твердых частиц различных форм и размеров) и др. [9–12]. Применение данных способов приводит к усложнению буровых работ [13] и удорожанию стоимости бурения и растягивает сроки бурения скважин. А в случае отсутствия в проекте бурения данных рисков – к тяжелым авариям и, возможно, к ГНВП.

Вопросы обобщения, изучения поглощений при бурении находят отражение в работах [14–22], ориентированных на данные Тимано-Печорской нефтегазоносной провинции [23, 24]. Для их прогнозирования применяют методы анализа геологического строения при помощи 3D-геологической модели [25], анализа и использования данных ГИС (в том числе и во время бурения) [26], использования 3D-данных сейсморазведки [27] или различных методов прогноза поглощений, основанных на нейросетях и деревьях решений [28, 29]. Также есть ряд работ, основанных на геомеханике и численном моделирований и процессах поглощения и развития трещин [30–34].

Отложения Тимано-Печорской нефтегазоносной провинции, характеризуются широким развитием тектонических нарушений [35].

В настоящее время для Усинского месторождения накоплен значительный объем информации, связанной с наличием разломов и поглощений в пределах месторождения. В данном исследовании использованы данные о конфигурации разрывных нарушений для оценки их влияния на поглощения в скважинах Усинского месторождения, для определения интервала (залежи) нижнепермско-каменноугольных карбонатных отложений.

В каменноугольно-нижнепермское время осадконакопление в пределах региона происходило в обстановке мелководного шельфа с преобладающей карбонатной, реже глинисто-карбонатной и сульфатно-карбонатной (для серпуховского времени) седиментацией.

Отложения характеризуются крайне изменчивыми фильтрационно-емкостными свойствами, что обусловлено как фациальной изменчивостью, так и значительным вкладом вторичных преобразований. Кроме того, важным фактором является тектоническая активность района, способствующая



Рис. 1. Схема расположения скважин

процессам карстообразования в карбонатных отложений пермокарбоновой залежи.

Рассмотрены результаты бурения скважин с 2016 по 2020 г. (254 скважины) пермокарбоновой залежи. Бурение скважин осуществлялось преимущественно в центральной и северо-западной части залежи.

На рис. 1 представлено расположение и количество поглощений при бурении скважин.

За данный период значительной проблемой при бурении скважин явилось поглощение бурового раствора. Данное осложнение обнаруживается в 46 % пробуренных скважин. При этом интенсивность поглощений изменяется в широких пределах – от первых кубических метров за час до катастрофических поглощений с полной потерей циркуляции. При этом катастрофические поглощения наблюдались более чем в половине всех случаев.

Если говорить о стратиграфической приуроченности поглощений, то 50% приходится на среднекаменноугольные отложения  $C_2$  (из них в 55% случаев – это катастрофические поглощения), 23% – на верхнекаменноугольные отложения  $C_3$  (из них в 62% – это катастрофические поглощения) и 27% – на нижнепермские отложения  $P_1$  (из них 49% – катастрофические поглощения).

Разломы могут быть подтверждены: по данным бурения при прохождение скважины через плоскость разрывного нарушения, по данным стратиграфических исследований в скважинах (по резкому различию абсолютных отметок при корреляции разрезов скважин), по данным сейсморазведки (выделение областей разрывных нарушений на основании атрибутивных данных сейсморазведки).

Необходимо отметить, что разломы, выделенные как по данным бурения скважин, так и по данным сейсморазведки, характеризуются различным количеством скважин с поглощениями и без таковых, что хорошо иллюстрируется сведениями, приведенными в табл. 1.

Отсюда видим, что количество скважин с поглощениями и без таковых для различных разломов значительно отличается. Так как отсутствует явное преобладание того или иного класса скважин (с поглощениями или без), то необходимо использовать многоуровневые модели для описания и прогноза данных явлений.

Это обусловлено тем, что с помощью многоуровневого вероятностно-статистического моделирования представляется возможным дифференцированно исследовать процесс

#### Таблица 1

Данные по разломам (по ближайшим скважинам)

Lion on non rong	Количество скважин	Количество скважин	Horen postore	Количество скважин	Количество скважин
помер разлома	с поглощениями, шт.	без поглощений, шт.	помер разлома	с поглощениями, шт.	без поглощений, шт.
		Разломы по	данным бурения		
1	1	1	12	26	9
2	12	27	13	1	0
3	40	8	14	0	3
4	0	1	15	0	0
5	13	10	16	0	11
6	7	3	17	0	0
7	3	3	18	0	0
8	12	0	19	0	0
9	19	2	20	0	0
10	2	13	21	1	0
11	7	11	22	0	1
		Разломы по дан	ным сейсморазведки		
6 S	0	8	16 S	4	2
8 S	0	3	19 S	0	2
10 S	3	0	20 S	9	16
14 S	0	1	31 S	0	1
15 S	6	1	_	_	_

#### Таблица 2

Характеристики моделей зависимости *P*(*Lp*) от *Lp* 

	Поглощения	Поглощения не	Уравнение регрессии – верхняя строка,	Критерии	Критерии
Показатель	наблюдались,	наблюдались,	область применения	$t_p$	$\chi^2$
	сред. арифм. ± σ	сред. арифм. ± σ	модели – нижняя строка	p	р
Inst	$263,4 \pm 202,1$	484,7 ± 365,8	P(Lp) = 0,601 - 0,000271 Lp	-6,66845	45,46375
Lp, M	$0,529 \pm 0,054$	$0,484 \pm 0,099$	0–1600 м	$< 10^{-6}$	$< 10^{-6}$

#### Таблица 3

Распределение значений показателей по скважинам

Kanan offarma	Интервалы варьирования – <i>Lp</i> , м							
класс объекта	0-200	200-400	400-600	600-800	800-1000	1000-1200	1200-1400	1400-1600
Частота встречаемости для скважин с поглощениями, доли ед. ( <i>n</i> = 167)	0,463	0,288	0,197	0,047			0,005	
Частота встречаемости для скважин без поглощений, доли ед. ( <i>n</i> = 136)	0,259	0,229	0,205	0,117	0,088	0,051	0,036	0,015

# Таблица 4

Характеристики моделей зависимости P (Lp) от Lp по методам выделения разломов

Показатель	Метод установления	Средние значения показател значения <i>Lp</i> -показателей, в принадлежности к нал	ией: верхняя строка – средние иижняя строка – вероятность ичию поглощений <i>P</i> ( <i>Lp</i> )	Уравнение регрессии – верхняя строка, область применения модели –	Критерии <u></u>
	разлома	поглощения наблюдались	поглощения не наблюдались	нижняя строка	р
Invi	Бурение	$\frac{271,4 \pm 211,3}{0,533 \pm 0,066}$	$\frac{485,6 \pm 389,1}{0,488 \pm 0,121}$	$P_6(Lp) = 0,638-0,000312 Lp$ 0-1600 M	$\frac{-5,49512}{<10^{-6}}$
<i>Lp</i> , м –	Сейсморазведка	$\frac{213,5 \pm 122,1}{0,533 \pm 0,066}$	$\frac{481,9\pm285,9}{0,488\pm0,121}$	$P_{\rm c}(Lp) = 0,707-0,000597 \ Lp$ $0-1190 \ {\rm M}$	$\frac{-4,23175}{<10^{-6}}$

влияния разломов на поглощения: первоначально – по данным всех скважин, независимо от методов выделения разломов, – первый уровень; по данным методов выделения разломов – второй уровень; по данным отдельных разломов – третий уровень. На четвертом уровне строится модель, которая учитывает результаты расчетов, полученные на предыдущих уровнях статистического моделирования.

Таким образом, многоуровневое многомерное вероятностно-статистическое моделирование позволяет комплексно оценить явления и процессы, происходящие при формировании поглощений, в зависимости от разломов.

# Разработка моделей для разрывных поглощений по характеристикам разрывных нарушений

На первом уровне для того чтобы оценить возможности формирования вероятности поглощений *P*(*Lp*), доли ед., от значений наикратчайшего расстояния от разлома до изучаемой скважины – *Lp*, м, была построена модель прогноза по всем имеющимся данным по изучаемому месторождению. По данной модели представляется возможным оценить влияние значений *Lp* на формирование поглощений. Методика построения таких индивидуальных вероятностных моделей достаточно подробно изложена в работах [36, 37]. Рассмотрим методику построения индивидуальных вероятностных моделей на примере показателя *Lp*. Для этого использованы значения *Lp* по 303 случаям, из которых в 167 наблюдались поглощения, в 136 их не было. Средние значения по *Lp* для скважин, где наблюдались поглощения, и для скважин, где таковых не было, приведены в табл. 2.

Отсюда видно, что средняя величина *Lp* принадлежности к классу скважин, где наблюдаются поглощения, значительно ниже, чем для скважин, где таковых не выявлено. Количественно сравнение средних значений произведем с помощью *t*-критерия Стьюдента [38–43] и уровня значимости ( $\alpha = 0,05$ ).

Значение критерия  $t_p$  по показателю Lp приведено в табл. 2: выявлено, что средние значения статистически являются различными. Далее по значениям Lp исследовались плотности распределений для изучаемых двух классов. В первом случае изучаются данные по значениям Lp по скважинам с поглощениями – класс 1 ( $n_1 = 167$ ), во втором – данные для скважин, где поглощения не наблюдаются – класс 2 ( $n_2 = 136$ ). Следуя используемой методике, на первом этапе построения вероятностной модели по данным Lp для классов 1 и 2 строятся гистограммы. Оптимальные величины интервалов группирования значений Lp вычисляются по формуле Стерджесса. Для исследования соотношений доли объектов, попавших в различные интервалы варырования Lp, выполнен интервальный анализ [36].

Необходимо по совокупности значений *Lp* построить модель, которая будет использована для оценки наличия поглощений в скважинах. Частоты встречаемости скважин для изучаемых классов по показателю *Lp* приведены в табл. 3.

По результатам анализа сведений, приведенных в табл. 3, установлено, что наблюдается увеличение частоты встречаемости скважин с поглощениями в диапазоне 0–200 м. Для скважин без поглощений в диапазоне 400–600 м значения частоты встречаемости достаточно близки. Максимальное количество скважин как с поглощениями, так и без них находятся в диапазоне 0–800 м. Все это свидетельствует, что существует возможность прогноза частоты встречаемости поглощений в зависимости от *Lp.* 

Для более полного статистического анализа выполнено сравнение плотности распределений значений показателей, определенных по разновидностям изучаемых скважин, с помощью статистики Пирсона ( $\chi^2$ ). Значения критерия  $\chi^2$  по показателю *Lp* также приведены в табл. 2, из данных которой видно, что обнаружено статистическое различие между классами.

Далее в каждом интервале вычисляются вероятности принадлежности к классу скважин с поглощениями – P(Lp). Затем интервальные вероятности принадлежности к этому классу сопоставляются со средними интервальными значениями Lp. По величинам P(Lp) и Lp высчитывается парный коэффициент корреляции r и строится уравнение регрессии. Последующая корректировка построенных моделей выполняется из условия, что среднее значение вероятностей для 1-го класса должно быть больше 0,5, а для 2-го класса меньше 0,5.

Вероятностная модель прогноза по *Lp* совместно по данным бурения и сейсморазведки и области ее использования приведена в табл. 2. Графическое изображение зависимостей *P* (*Lp*) от *Lp* для первого уровня статистического моделирования приведено на рис. 2.

Отсюда видно, что при повышении значений Lp индивидуальная вероятность наличия поглощений в скважинах, независимо от того, по каким данным установлены разломы, закономерно снижается от 0,601 до 0,167 по зависимости, приведенной в табл. 2. Среднее значение P(Lp) для скважин с поглощениями составляет 0,529 ± 0,054, для скважин без поглощений – 0,484 ± 0,099 (см. табл. 2). Средние значения и плотности распределения значений P(Lp) в зависимости от вида скважин статистически различаются.

Таким образом, статистический анализ, выполненный на первом уровне статистического моделирования, показал наличие влияния значений *Lp* на наличие поглощений в скважинах.

На втором уровне статистического моделирования были построены зависимости P(Lp) от Lp дифференцированно по данным разломов, установленных по данным бурения (PG(Lp)) и сейсморазведки (Pc(Lp)). Количество скважин, которые используются для анализа по данным бурения, составляло 247, из них поглощения установлены в 144, а в 103 – таковых не зафиксировано. Количество скважин, которые используются для анализа разломов, установленных по сейсморазведке, – 56, из них поглощения установлены в 23, а в 33 – нет. Построенные по этим данным модели приведены в табл. 4.

Графическое изображение зависимостей *P* (*Lp*) от *Lp* с ориентацией на метод выделения разломов приведено на рис. 3.

Отсюда видно, что при повышении значений *Lp* вероятность наличия поглощений в скважинах, принимая во внимание метод выделения разломов, снижается по зависимостям, приведенным в табл. 4. Следует отметить, что скорости уменьшения вероятности поглощения отличаются в зависимости от методов выделения разломов.

Таким образом, на втором уровне статистического моделирования установлено, что, независимо от методов выделения разломов, наблюдается снижение значений *P*(*Lp*).

На третьем уровне статистического моделирования построим модели по отдельным разломам индивидуально. Количество скважин с поглощениями и без таковых по данным бурения и сейсморазведки, приведенным в табл. 1, показывает, что их число для различных разломов значительно отличается. Это свидетельствует, что не для





Рис. 3. Значение *P*(*Lp*) от *Lp* в зависимости от методов выделения разломов



Рис. 4. Зависимости *P* (*Lp*) от *Lp* для 3-го уровня статистического моделирования

всех разломов представляется возможным построить индивидуальные модели. Такие модели по отдельным разломам для вычисления вероятности наличия поглощений по значениям *Lp* можно построить только для тех, где имеются данные по скважинам в обеих группах. Для того чтобы использовать всю имеющуюся информацию по тем разломам, в которых имеются данные только по одному из изучаемых классов, построены групповые модели. Уравнения регрессии, описывающие влияние величины *Lp* на вероятность наличия поглощений, приведены в табл. 5.

Отсюда видно, что для разломов, подтвержденных результатами бурения, построено девять моделей, а по данным сейсморазведки – три. Графические изображения моделей, построенных на третьем уровне статистического моделирования, приведены на рис. 3.

Полученные модели, построенные по данным бурения скважин, характеризуются двумя видами (см. рис. 3). Первый вид моделей характеризуется уменьшением значений P(Lp) от Lp, и он согласуется с моделями, построенные на первом и втором уровнях статистического моделирования. Второй вид моделей (выделены красным эллипсом на рис. 4) характеризуется повышением значений P(Lp) от Lp, и он не согласуется с моделями, построенными на первом и втором уровнях статистического моделирования.

Отсюда видно, что влияние Lp на вероятность поглощений различно, что должно быть учтено при прогнозе поглощений в конкретных скважинах. В качестве примера приведем схемы изменения значений P(Lp) для разломов № 2 и 3 (рис. 5).

# Таблица 5

# Характеристики построенных моделей

Номер	Средние значения показателей: <i>Lp</i> -показателей, нижняя строка	зерхняя строка – средние значения	Уравнение регрессии – верхняя строка,	Критерии
разлома	к наличию по	глошений <i>P(Lp</i> )	область применения модели – средняя строка,	<u>t</u>
Publicina	поглощения наблюдались	поглощения не наблюдались	диапазон вероятностей – нижняя строка	р
	Модели, пос	троенные по данным нескольких разл	юмов и по отдельным разломам	
	$551.5 \pm 220.7$	$429.5 \pm 240.6$	$P_6(Lp) = 0,321 + 0,000375 \ Lp$	1 04294
2	$\frac{331,3 \pm 339,7}{0.527 \pm 0.127}$	$\frac{426,5 \pm 540,0}{0.481 \pm 0.128}$	0-1600 м	0 304
	$0,327 \pm 0,127$	0,481 ± 0,128	0,321–0,921	0,304
	$184.2 \pm 128.9$	$367.7 \pm 280.6$	$P_6(Lp) = 0,695-0,00041 Lp$	-2.95009
3	$0.549 \pm 0.070$	$\frac{007,7}{0.449} + 0.152$	10-840 м	0.005
-		0,115 _ 0,102	0,193–0,646	0,000
_	$262,3 \pm 257,4$	$367.7 \pm 280.6$	$P_6(Lp) = 0.726 - 0.000561 Lp$	-2,93545
5	$0,578 \pm 0,144$	$0,419 \pm 0,116$	20-810 M	0,008
-			0,2/1-0,/14	
6	$188,6 \pm 82,7$	$73,3 \pm 63,5$	$P_{5}(Lp) = 0.386 \pm 0.000870 Lp$	2,13048
0	$0,550 \pm 0,071$	$0,449 \pm 0,055$	0-330 M	0,066
			$P(I_{\rm P}) = 0.831 \ 0.000454 \ I_{\rm P}$	
7	<u>66,7 ± 73,4</u>	$1390,0 \pm 101,5$	$\Gamma_{6}(Lp) = 0,001-0,000+0+Lp$	-18,0455
,	$0,800 \pm 0,034$	$0,200 \pm 0,044$	0.150-0.831	0,00005
			$P_{\rm c}(Lp) = 0.844 - 0.001307 \ Lp$	
9	$\frac{187,3 \pm 131,1}{282,282}$	$\frac{340,0 \pm 282,8}{280,000}$	20–540 м	<u>-1,433876</u>
	$0,599 \pm 0,141$	$0,399 \pm 0,369$	0,138-0,817	0,168
		240.0 + 207.4	$P_6(Lp) = 0,721-0,0008 Lp$	0.004076
10	$\frac{215,0 \pm 35,5}{0.546 \pm 0.028}$	$\frac{340.0 \pm 207.4}{0.445 \pm 0.169}$	0-610 м	-0,824870
	0,340 ± 0,028	0,445 ± 0,108	0,226–0,721	0,424
	444.2 + 39.1	604.1 + 397.8	$P_{\rm 6}(Lp) = 0,782 - 0,000538 \ Lp$	_1 047985
11	$0.543 \pm 0.021$	$0.457 \pm 0.210$	140–1400 м	0 310
	0,010 = 0,021	0,107 = 0,210	0,028–0,707	0,010
4.0	$441.5 \pm 128.9$	213.7 + 280.6	$P_6(Lp) = 0,356 + 0,000439 Lp$	3,79703
12	$\frac{1}{0.549 \pm 0.067}$	$0.449 \pm 0.071$	0-620 м	0.0006
	- , ,		0,356–0,628	- ,
		Модели, построенные по данным	сейсморазведки	
150	$140,0 \pm 68,1$	$310,0 \pm 0,00$	$P_{\rm c}(Lp) = 0.897 - 0.001765 Lp$	-2,310556
155	$0,649 \pm 0,120$	$0,349 \pm 0,000$	50-310 M	0,069
			$R(I_{\rm P}) = 0.784, 0.000808, I_{\rm P}$	
165	$195,0 \pm 310,1$	440,0 ± 282,8	$r_{c}(Lp) = 0.764 - 0.000696 Lp$ 190-640 M	-1,99668
105	$0,608 \pm 0,008$	$0,388 \pm 0,256$	0 209-0 613	0,117
			P(Ln) = 0.632 - 0.00034 Ln	
205	$\frac{296,7 \pm 142,1}{2000}$	$\frac{480,0 \pm 371,5}{2000}$	60–1190 м	<u>-2,95009</u>
200	$0,531 \pm 0,048$	$0,468 \pm 0,126$	0.227-0.612	0,005
			-,, -,	

# Таблица 6

# Распределение значений *P*(*Lp*) по статистическим уровням (частота встречаемости)

				Инте	ервал вары	ирования Р	Р( <i>Lp</i> )			
KJIACC OUBERTA	0-0,1	0,1–0,2	0,2–0,3	0,3–0,4	0,4–0,5	0,5–0,6	0,6–0,7	0,7–0,8	0,8–0,9	0,9–1,0
					Первый	уровень				
Для скважин с поглощениями, <i>n</i> = 167			0,006	0,006	0,264	0,706	0,018			
Для скважин без поглощений, <i>n</i> = 136		0,014	0,058	0,148	0,309	0,413	0,058			
					Второй	уровень				
Для скважин с поглощениями, <i>n</i> = 167			0,005	0,005	0,191	0,487	0,307	0,005		
Для скважин без поглощений, <i>n</i> = 136	0,014	0,022	0,08	0,169	0,207	0,347	0,161			
					Третий	уровень				
Для скважин с поглощениями, <i>n</i> = 167			0,005	0,047	0,138	0,427	0,294	0,054	0,035	
Для скважин без поглощений, <i>n</i> = 136	0,022	0,051	0,147	0,192	0,236	0,236	0,08	0,029		0,007

# Таблица 7

# Характеристики статистических моделей

	Погло	ощения	Критерии	Критерии
Показатель	наблюдались не наблюдались		$\frac{t}{p}$	$\frac{\chi^2}{p}$
	Первый у	ровень		
<i>P</i> ( <i>Lp</i> ) – 1-й уровень	0,529 ± 0,054	0,484 ± 0,099	$\frac{6,66845}{<10^{-6}}$	$\frac{45,46375}{<10^{-6}}$
	Второй у	ровень		
<i>P</i> ( <i>Lp</i> ) – 2-й уровень	$0,556 \pm 0,067$	0,472 ± 0,137	$\frac{7,17418}{<10^{-6}}$	$\frac{47,77024}{<10^{-6}}$
	Третий у	ровень		
<i>Р (Lp)</i> – 3-й уровень	0,571 ± 0,099	$0,428 \pm 0,158$	$\frac{9,495545}{<10^{-6}}$	$\frac{79,36611}{<10^{-6}}$

# Таблица 8

Характеристики	статистической	модели	$P_{_{\rm KOMII}}$
----------------	----------------	--------	--------------------

Вероятность	Погло	ощения	Критерии	Критерии
	наблюдались	не наблютались	<u> </u>	$\underline{\chi^2}$
	наолюдались	не наолюдались	р	р
$P_{_{ m KOMII}}$	$0,639 \pm 0,154$	$0,417 \pm 0,249$	$\frac{10,49714}{0,000000}$	<u>89,39351</u> 0,000000

Из данных рис. 5 видим, что для разлома № 2 при удалении от разломов значения P(Lp) повышаются от 0,4 до 0,65. Данная модель дает лучшие результаты в южной части разлома, чем в северной. Для разлома № 3 наблюдается наиболее часто встречаемая тенденция уменьшения значений P(Lp) с удалением от разломов на проявление поглощений.

С целью обоснования «работоспособности» разработанных моделей, построенных на различных уровнях, вычислим гистограммы, по которым определяются частоты встречаемости скважин для изучаемых классов по показателю *P*(*Lp*) (табл. 6).

Из данных, приведенных в табл. 6, видно, что по скважинам, где имеются поглощения, наблюдается увеличение частоты встречаемости поглощений при повышении значений P(Lp) для всех трех уровней в диапазоне 0,5–0,7. В диапазоне P(Lp) меньше 0,2 для всех трех вариантов моделей скважины с поглощениями отсутствуют. Количественно разницу в средних значениях и плотностях распределений P(Lp) оценим по критериям t и  $\chi^2$ , которые приведены в табл. 7.

Отсюда видно, что средние значения P(Lp) для скважин с поглощениями увеличиваются от первого до третьего уровней от 0,529 до 0,571, для скважин, где поглощений нет, происходит снижение средних значений от 0,484 до 0,428. Плотности распределений наиболее сильно отличаются при использовании моделей, построенных на 3-м уровне статистического моделирования.

На 4-м уровне статистического моделирования был рассчитан комплексный критерий, учитывающий построенные модели на трех уровнях, по следующей формуле:

$$P_{\rm komin} = \frac{\prod P_{\rm yp}}{\prod P_{\rm yp} + \prod \left(1 - P_{\rm yp}\right)}$$

где  $P_{\rm yp}$  – соответственно вероятности, вычисленные по моделям первого, второго и третьего уровней, а П – их произведение. Количественно разницу в средних значениях и плотностях распределений значений  $P_{\rm комп}$  оценим по критериям t и  $\chi^2$ , которые приведены в табл. 8. Зависимость  $P_{\rm комп}$  от Lp приведена на рис. 6.

Из данных рис. 6 видим, что в пределах поля корреляции наблюдаются два подполя, где корреляции между  $P_{\rm комп}$  и Lp характеризуются различными по виду связями. Границу можно условно провести по значению  $P_{\rm комп} = 0,5$ .

Оценку вклада моделей каждого уровня для прогноза поглощений можно провести с помощью использования пошагового линейного дискриминантного анализа (ПЛДА) [43], используя классификацию для группы 1 при  $P_{\text{комп}} > 0,5$  и для группы 2 по  $P_{\text{комп}} < 0,5$ .

В результате реализации ПЛДА получена следующая линейная дискриминантная функция:

> Z = -1,06764P(Lp) - 1-й уровень – - 2,27160P(Lp) - 2-й уровень – -6,17077P(Lp) - 3-й уровень + 4,844

при  $R = 0,494, \chi^2 = 84,057, p < 10^{-6}.$ 

Значения  $\chi^2$  и *р* показывают, что полученная линейная дискриминантная функция является статистически значимой.

По этой формуле были вычислены значения Z и установлены данные вероятности принадлежности к значениям  $P_{\text{комп}} > 0,5-P(Z)$ . Зависимость P(Z) от Z приведена на рис. 7.

Можно проследить, что при изменении Z от отрицательных к положительным значениям вероятность P(Z) закономерно убывает. Среднее значение Z при  $P_{\text{комп}} > 0,5$  равно – 0,511, среднее при  $P_{\text{комп}} < 0,5$  составляет + 0,628. Доля верно расклассифицированых случаев составила 76,23 %.

#### Заключение

Все это показывает, что данные критерии «работают» и по вероятностям, определенным по разным уровням статистического моделирования. Следовательно, при разработке моделей прогноза поглощений деление данных с учетом значений  $P_{\text{комп}}$  может дать положительный эффект при прогнозе. Для сравнения данных, полученных по величинам  $P_{\text{комп}}$  и P (*Z*), построено поле корреляции между ними, приведенное на рис. 8.

Отсюда видно, что имеются случаи, когда зависимости между P(Z) и  $P_{\text{комп}}$  имеет обратный вид (см. красные эллипсы на рис. 8). Возможно, формирование поглощений за счет разломов можно устойчиво прогнозировать по разработанным вероятностно-статистическим моделям только при наличии прямых корреляций между P(Z) и  $P_{\text{комп}}$ .



Рис. 5. Схемы изменения значений Р(Lp) для разломов № 2 (а) и № 3 (б)



Рис. 6. Зависимости Ркомп от Lp



Рис. 7. Зависимость P(Z) от Z



Рис. 8. Поле корреляции между *P*<sub>комп</sub> и *P* (*Z*)

#### Библиографический список

Brymmery B. A. Decemenances on some response of the second sec

<text>