#### МИНОБРНАУКИ РОССИИ

# Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Южный федеральный университет» Институт высоких технологий и пьезотехники



## **Кафедра прикладной информатики и инноватики**

Направление подготовки: 09.03.03 «Прикладная информатика»

#### Отчет к проекту

"Сбор, предобработка и анализ данных о статистике игроков NBA"
По дисциплине
"Большие данные"

	Выполнили:
студенты 3	курса 7 группы
подпись	Головин И.Н.
подпись	Соскин А.И.

#### Цель работы

Цель данной работы заключается в сборе, предобработке и анализе данных о статистике игроков NBA. Основной задачей является прогнозирование игровых позиций баскетболистов с использованием методов линейной и логистической регрессий на основе их игровых статистик по сезонам.

#### Актуальность

Анализ статистики игроков NBA и прогнозирование их игровых позиций имеют большое значение для команд, тренеров и аналитиков. Это позволяет оптимизировать состав команды, планировать стратегии игры и развивать молодые таланты. В условиях высокого уровня конкуренции в NBA, точное предсказание позиций и ролей игроков на основе статистических данных помогает принимать более обоснованные решения, что повышает шансы на успех команды.

#### Гипотеза

Основная гипотеза работы заключается в том, что статистические показатели игроков NBA (например, количество очков, подборов, передач, перехватов и блок-шотов) могут быть использованы для точного прогнозирования их игровых позиций на площадке (например, разыгрывающий защитник, атакующий защитник, легкий форвард, тяжелый форвард или центровой) с помощью методов линейной и логистической регрессий.

В качестве решения предлагаем построить графики для визуализации данных, где основными полями являются:

```
"Year" - год,
"Age" – возраст игрока,
"G" - игры,
"ТЅ%" – процент бросков команды,
"ORB%" – процент подборов мяча,
"DRB%" – дриблинг или владение,
"TRB%" – процент общего количества подборов мячей,
"AST%" – процент ассистов (помощи),
"STL%" – процент отбора мяча,
"BLK%" - процент заблокированных бросков,
"TOV%" – процент потерь,
"USG%" – процент командных приемов игрока,
"FG%" – процент бросков в корзину,
"ЗР%" – процент трехочковых бросков,
"2Р%" – процент двухочковых бросков,
"eFG%" – процент результативных забитых очков на поле,
"FТ%" – процент штрафных бросков,
"PF" – личные фолы (нарушения),
"PTS" – очки.
```

Обработка этих столбцов пригодится нам для прогнозирования позиций баскетболистов:

Point Guard – Разыгрывающий Защитник.

Shooting Guard – Атакующий Защитник.

Small Forward – Лёгкий форвард.

Power Forward – Тяжёлый/мощный форвард.

Center – Центровой.

#### Описание датасета

Для проектной работы был использован датасет из сайта kaggle.com. Данные были взяты из справочника по баскетболу basketball-reference.com

Датасет представляет собой совокупную индивидуальную статистику за 67 сезонов в НБА. От базовых показателей результативности, таких как очки, передачи, подборы и т.д., до более продвинутых функций.

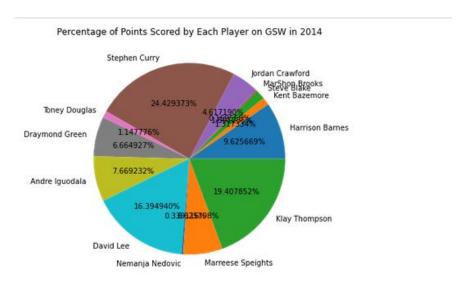
Seasons_Stats.csv (5.12 MB)								<								
Detail Compact Column 20 of 53 column									nns 🗸							
# Year Geason	F	△ Player name	F	△ Pos Position	F	# Age Age	F	≜ Tm Team	F	# G Games	F	# TS% True Shooting %	F	⇔ ORB% Offensive Rebound Percentage	F	∞ DRI Defen Perce
950	2017	3922 unique values		PF SG Other (14914)	20% 19% 60%	18	44	TOT NYK Other (21525)	9% 4% 87%	<u> </u>	88		1.14	[null] 0 Other (19934)	16% 3% 81%	[null] 0 Other
017		Alex Abrines		SG		23		OKC		68		0.56		1.9		7.1
2017		Quincy Acy		PF		26		TOT		38		0.565		3.9		18
2017		Quincy Acy		PF		26		DAL		6		0.355		4.6		15.2
2017		Quincy Acy		PF		26		BRK		32		0.587		3.8		18.2
2017		Steven Adams		С		23		OKC		80		0.589		13		15.5
017		Arron Afflalo		SG		31		SAC		61		0.559		0.7		8.4
1017		Alexis Ajinca		С		28		NOP		39		0.529		8.3		23.8
017		Cole Aldrich		С		28		MIN		62		0.549		11		23.9
017		LaMarcus Aldridg	e	PF		31		SAS		72		0.532		8.6		16.6
017		Lavoy Allen		PF		27		IND		61		0.485		13.7		14.6
017		Tony Allen		SG		35		MEM		71		0.493		9.6		13.8
017		Al-Faroug Aminu		SF		26		POR		61		0.506		4.8		23.5

#### Ход работы

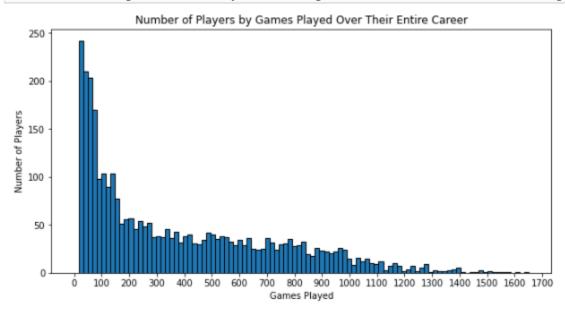
В ходе работы мы использовали следующие инструменты для выполнения поставленных задач:

- Python.
- PySpark для более эффективной обработки больших объемов данных.
- Виртуальная среда Jupyter Notebook.
- Matplotlib для визуализации данных.

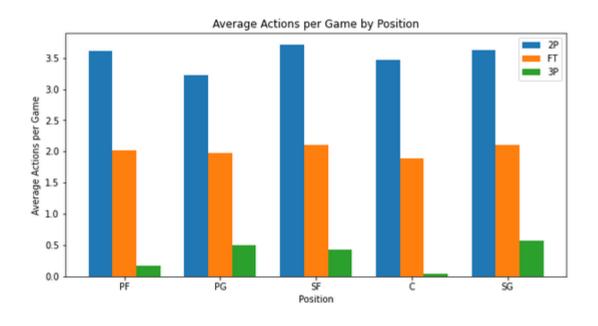
## Визуализация процента очков каждого игрока в команде ГСВ в 2014 году



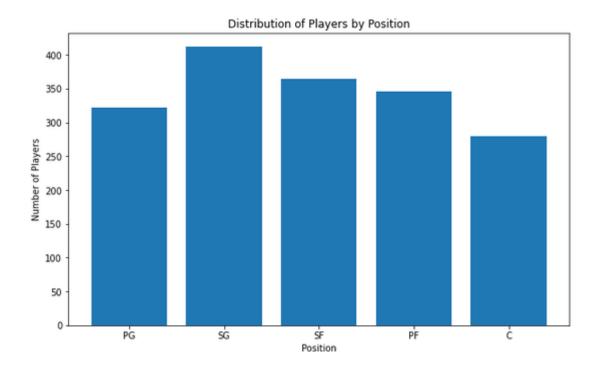
#### Количество игроков по сумме сыгранных матчей за всю карьеру



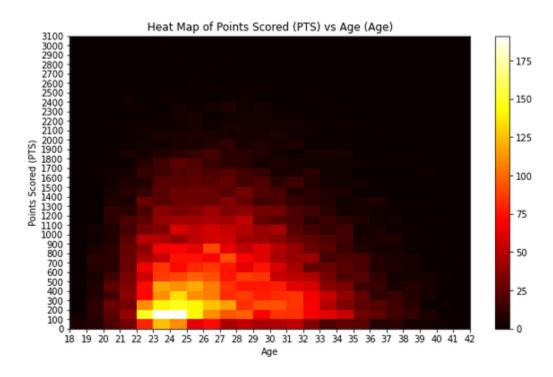
### Среднее количество действий за игру в разбивке по позициям



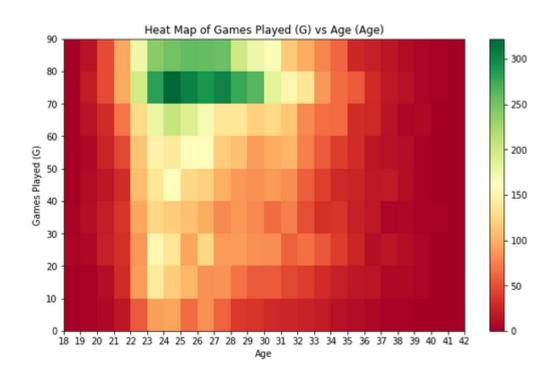
#### Распределение игроков по позициям



#### Тепловая карта заброшенных очков в зависимости от возраста

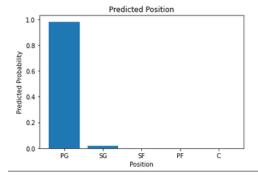


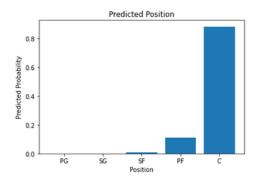
#### Тепловая карта сыгранных матчей в зависимости от возраста

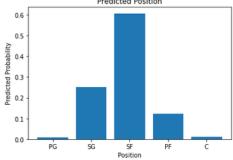


#### Логистическая регрессия

#### Предполагаемая позиция игрока в зависимости от его статистики







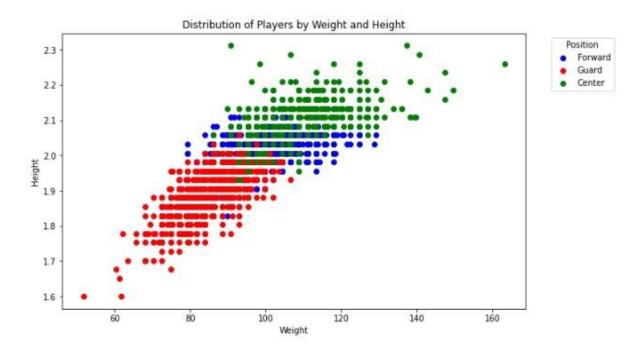
#### Линейная регрессия

#### Предполагаемая позиция игрока в зависимости от его статистики

	+-	-	-+	
Year	Player F	os PosNumbe	r  predic	tion
+	+-	+	-+	+
2001 Shan	don Anderson	SG	1   1.681528437693	2074
2001	David Benoit	SF	2   2 . 458612044879	6343
2001 Chau	ncey Billups	SG	1 0.560241196404	1893
2001	Corie Blount	PF	3   3.339071021058	8592
2001  S	hawn Bradley	C	4   4 . 817479775328	8825
2001	Elton Brand	PF	3   3.11066308756	6863
2001	Randy Brown	PG	0   0 . 776111020876	2552
2001	Kobe Bryant	SG	1   1.280774365343	3175
2001	Jud Buechler	SF	2   1.646015855497	7722
2001	Vince Carter	SF	2   1.580696583771	5572
+	+-	+	-+	+
only showi	ng top 10 rows	5		

Root Mean Squared Error (RMSE): 0.6361117764817057

Распределение позиций игроков по весу и росту. Для решения данной задачи бралась статистика по росту и весу с другой таблицы: Player\_Data.csv



#### Вывод

В ходе выполнения работы были собраны и предобработаны данные о статистике игроков NBA, проведен анализ и построены модели линейной и логистической регрессий для прогнозирования игровых позиций.

Гипотеза о том, что игровые статистики могут быть использованы для точного прогнозирования позиций баскетболистов, была подтверждена. Модели хоть и показали высокую точность предсказаний, однако сложно предсказать конкретную позицию между разными нападающими (легкий и тяжелый) или защитниками (разыгрывающий и атакующий).