

RESUMEN

01

OBJETIVOS

Crear un modelo de ML para el cálculo de ELO

02

DATOS UTILIZADOS

Partidas de ajedrez de <u>Lichess.com</u> (800K)

03

MODELOS

Metodología y modelos usados

04

EVALUACIÓN

Evaluación de modelos y resultados finales





1.- OBJETIVOS

El <u>sistema</u> debe conseguir que nuevos jugadores sin historial puedan tener un ELO asignado de forma <u>justa y precisa</u>, sin depender de un proceso manual largo o de la falta de información.

Ya no más, este nuevo miembro del club <u>parece</u> que juega bien, **DATOS**.

El sistema debe ser <u>escalable</u>, y se retroalimentará de los nuevos jugadores, aprendiendo y <u>mejorando</u> <u>constantemente</u>.



2.- DATOS UTILIZADOS

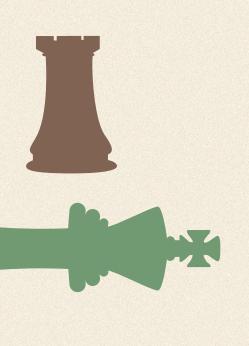


Creación de variables útiles para el módelo de cálculo ELO como ELO de jugadores, resultados de las partidas, calidad de jugadas...



ANALISIS

Búsqueda de relaciones entre esas variables que puedan explicar la súbida o bajada de rating de los jugadores



DATOS

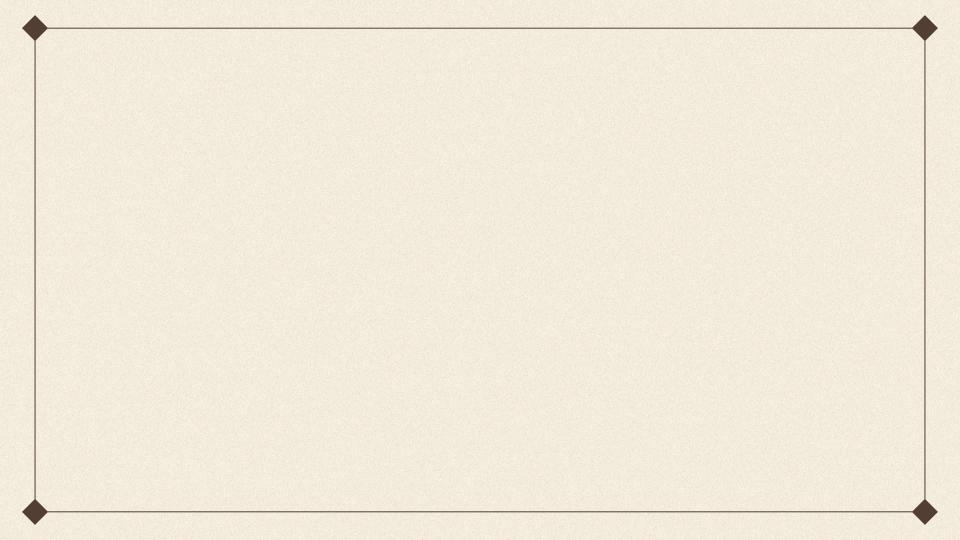


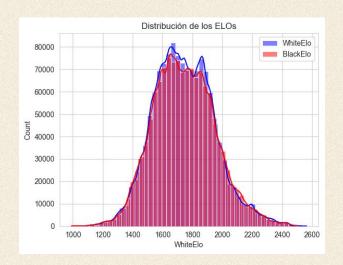


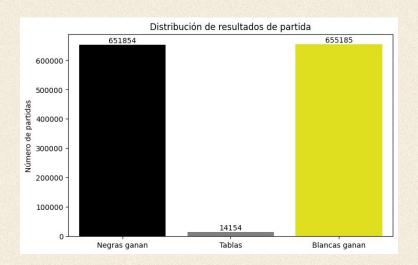
PREPROCESAMIENTO

#	Column	Non-Null Count	Dtype	67	FEN_43	1321193 non-null
—				68	FEN_44	1321193 non-null
0	ID_partida	1321193 non-null	int64	69	FEN_45	1321193 non-null
1	jugada_num	1321193 non-null	int64	70	FEN_46	1321193 non-null
2	SAN	1321193 non-null	object	71	FEN_47	1321193 non-null
3	eval	1316155 non-null	float64	72	FEN_48	1321193 non-null
4	turno	1321193 non-null	object	73	FEN_49	1321193 non-null
5	FEN	1321193 non-null	object	74	FEN_50	1321193 non-null
6	Resultado	1321193 non-null	int64	75	FEN_51	1321193 non-null
7	White	1321193 non-null	object	76	FEN_52	1321193 non-null
8	Black	1321193 non-null	object	77	FEN_53	1321193 non-null
9	WhiteElo	1321193 non-null	int64	78	FEN_54	1321193 non-null
10	BlackElo	1321193 non-null	int64	79	FEN_55	1321193 non-null
11	ECO	1321193 non-null	object	80	FEN_56	1321193 non-null
12	ECO Family	1321193 non-null	object	81	FEN_57	1321193 non-null
13	TimeControl	1321193 non-null	object	82	FEN_58	1321193 non-null
14	Termination	1321193 non-null	object	83	FEN_59	1321193 non-null
15	calidad jugada	1321193 non-null	object	84	FEN_60	1321193 non-null
16	material blancas	1321193 non-null	int64	85	FEN_61	1321193 non-null
17	material negras	1321193 non-null	int64	86 87	FEN_62	1321193 non-null 1321193 non-null
18	diferencia material	1321193 non-null	int64	88	FEN_63 eval anterior	1321193 NON-NULL 1299782 non-null
19	turno.1	1321193 non-null	int64	89	pct buenas	1321193 non-null
20	enroque blancas	1321193 non-null	int64	90	desconocida	1321193 non-null
21	enroque negras	1321193 non-null	int64	90	pct dudosas	1321193 non-null
22	jaque	1321193 non-null	int64	92	mala	1321193 non-null
23	mate	1321193 non-null	int64	93	pct errores	1321193 non-null
24	FEN Ø	1321193 non-null	int64		es: float64(7), int	
25	FEN 1	1321193 non-null	int64		rv usage: 947.5+ MB	

ID_partida	jugada_num	SAN	eval	turno	FEN	Resultado	White	Black	WhiteElo		FEN_60	FEN_61	FEN_62
0 0	1	e4	0.24	White	mbqkbnr/ppppppppp/8/8/4P3/8/PPPP1PPP/RNBQKBNR	-1	t_b	Itseyce	1569		-6	-3	-2
1 0	2	е6	0.22	Black	rnbqkbnr/pppp1ppp/4p3/8/4P3/8/PPPP1PPP/RNBQKBN	-1	t_b	Itseyce	1569		-6	-3	-2
2 0	3	d4	0.32	White	rnbqkbnr/pppp1ppp/4p3/8/3PP3/8/PPP2PPP/RNBQKBN	-1	t_b	Itseyce	1569		-6	-3	-2
3 0	4	d5	0.15	Black	mbqkbnr/ppp2ppp/4p3/3p4/3PP3/8/PPP2PPP/RNBQKB	-1	t_b	Itseyce	1569		-6	-3	-2
4 0	5	exd5	0.23	White	rnbqkbnr/ppp2ppp/4p3/3P4/3P4/8/PPP2PPP/RNBQKBN	-1	t_b	Itseyce	1569	-	-6	-3	-2

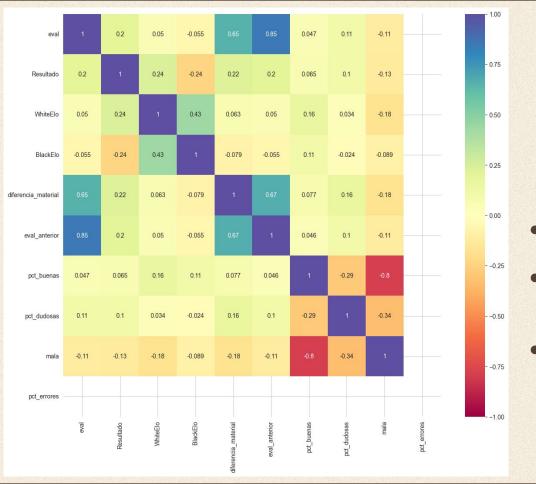






EQUILIBRIO

ES LA CLAVE



RELACIONES entre VARIABLES

- Débiles para nuestra limitada capacidad de cálculo.
- Probablemente porque la complejidad del juego del ajedrez no refleja esas relaciones lineales.
- Nuestro modelo ML sí triunfará donde un humano fracasaría.

3.- MODELOS UTILIZADOS



REGRESIÓN LINEAL

Incluyen 3 modelos en 1, modelos descartados por no cumplir mínimos



RANDOM FOREST

El rey indiscutido, predicciones fiables para nuestros clientes



XGBOOST

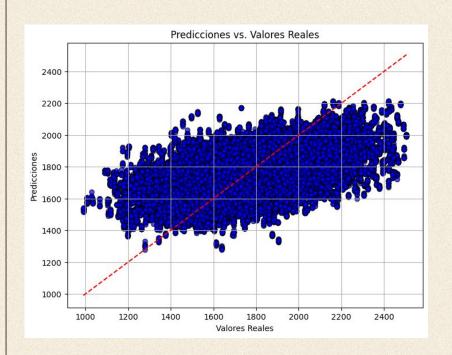
Buenos resultados, pero insuficientes para el nivel de exigencia

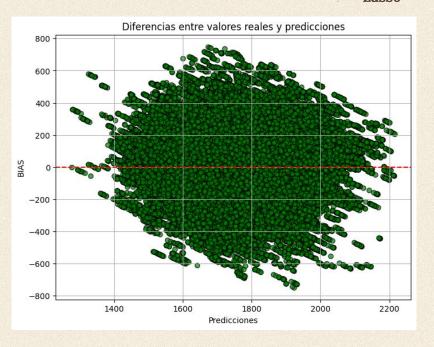




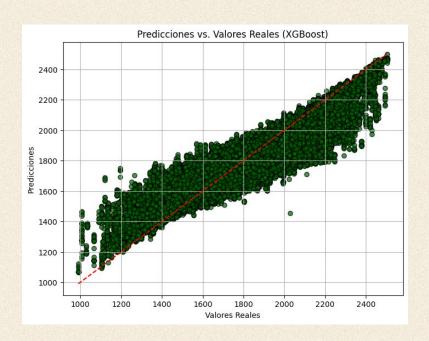
MODELOS REGRESIÓN LINEAL

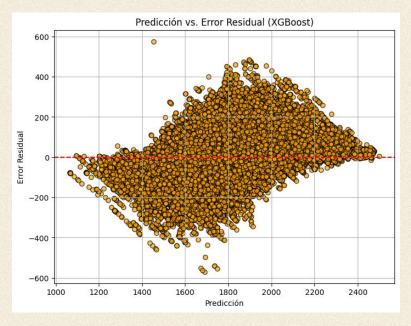
Modelo regresión líneal Ridge Lasso



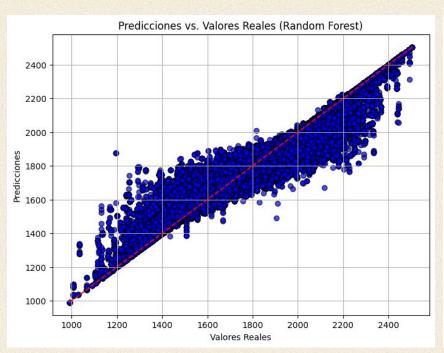


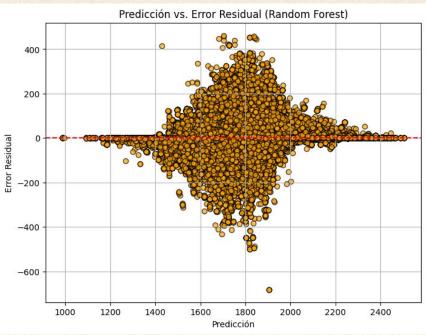
MODELO XGBOOST





RANDOM FOREST:





4. EVALUACIÓN

32%

LINEAR REGRESION

R2 score

92%

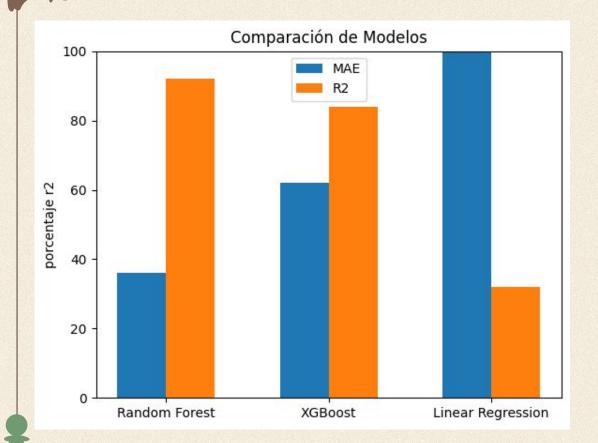
RANDOM FOREST

R2 score

84%

XGBOOST

R2 score



Resultados Ridge

MAE Ridge: 132.39274647509825 R² Ridge: 0.324240812634062

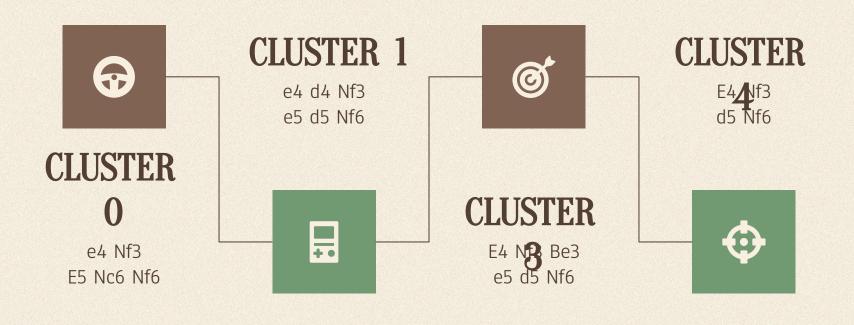
Resultados FINAL RandomForest MAE RF final: 36.40594664956339 R² RF final: 0.9192700600762854

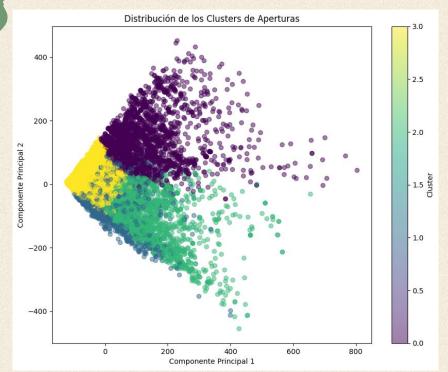
Resultados FINAL XGBoost

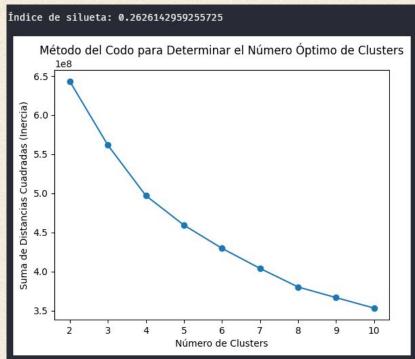
MAE RF final: 62.462928771972656 R² RF final: 0.8382490873336792

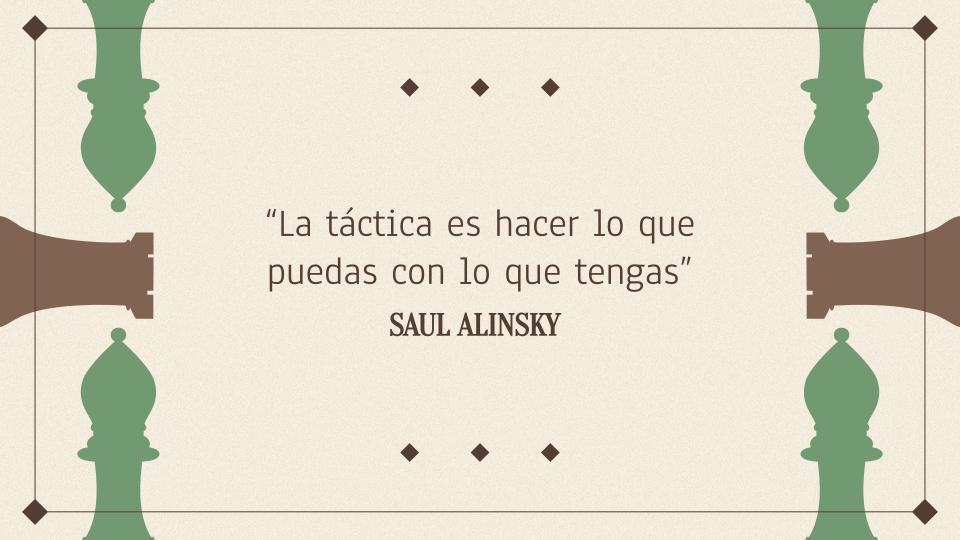
MODELO NO SUPERVISADO

JUGADAS INICIALES MÁS COMUNES









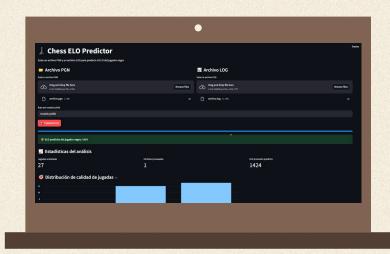
DESKTOP WEB



Mejoras futuras:

- Tablero interactivo para jugar directamente
- Recomendador próxima jugada con ML y CV
- Introducción de posiciones mediante imagenes con CV





· · · GRACIAS · · ·





https://www.linkedin.com/in/eortas/



