M. E. CARVALHO
W. M. LISBOA

RADAR DE STREAMS 2023

PANORAMA DAS MÚSICAS MAIS TOCADAS (E OUVIDAS) E SEUS COMPORTAMENTOS



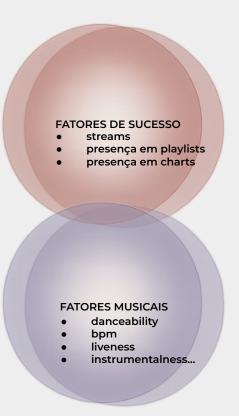
O DESAFIO E NOSSOS OBJETIVOS



QUEM COMPÕE OS NOSSOS DADOS?

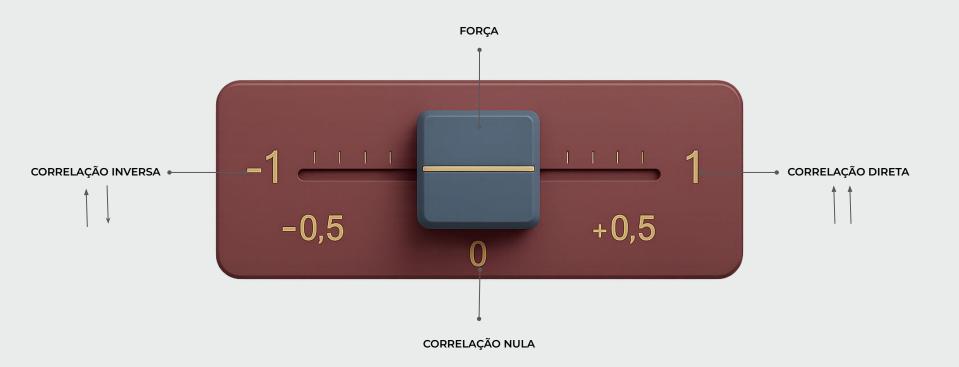
O que medimos para desvendar o sucesso das faixas.





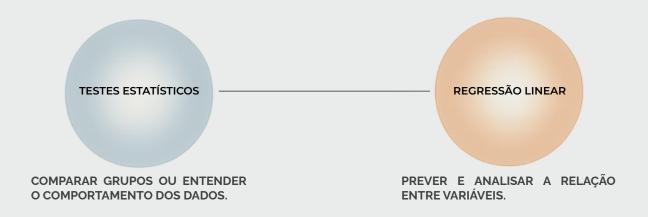
NOSSA RÉGUA PARA VALIDAR HIPÓTESES

A CORRELAÇÃO COMO FERRAMENTA



NOSSA RÉGUA PARA VALIDAR HIPÓTESES

TESTES PARA RESPOSTAS MAIS SEGURAS.

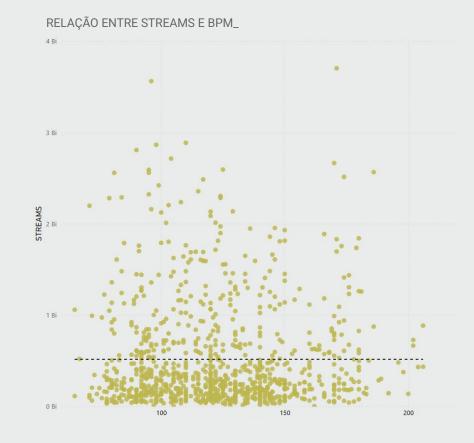


HIPÓTESE 1_ BPM ACELERADO

FAIXAS COM BATIDAS MAIS RÁPIDAS TÊM MESMO MAIS STREAMS NO SPOTIFY?





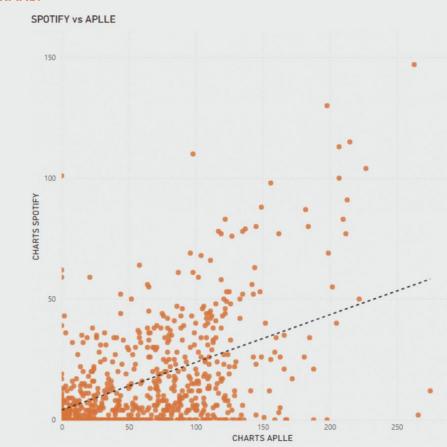


HIPÓTESE 2_ CROSS-PLATAFORMA

OS HITS DO SPOTIFY CHARTS TAMBÉM SE DESTACAM EM OUTRAS PLATAFORMAS?





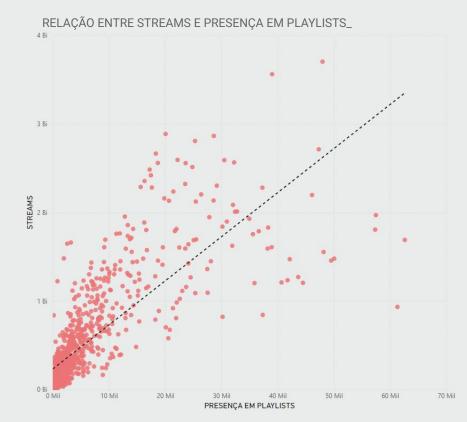


HIPÓTESE 3_ EFEITO PLAYLISTS

QUANTO MAIS PRESENÇA EM PLAYLISTS, MAIS STREAMS CONQUISTADOS?







QUANTO MAIS PRESENCA EM PLAYLISTS, MAIS STREAMS CONQUISTADOS?

0.78

RESULTADO DA CORRELAÇÃO

CORRELAÇÃO

CAUSALIDADE

NÃO SABEMOS SE ENTRAR EM MAIS PLAYLISTS GERA MAIS STREAMS, OU SE MÚSICAS JÁ POPULARES TENDEM A SER MAIS ADICIONADAS EM PLAYLISTS.

POSITIVA

NÃO SÃO NORMALMENTE
DISTRIBUÍDOS + APONTA A
PRESENÇA DE OUTLIERS E
ASSIMETRIA

REGRESSÃO LINEAR

A CADA +1 PLAYLIST A
MÚSICA TENDE A GANHAR
EM MÉDIA +49 mil STREAMS;
61% NA VARIAÇÃO DO
STREAMS PLO DE SER
EXPLICADA PALICIFICADO EM

0 80
0 Mil 10 Mil 20 Mil

4. E. CARVALHO

HIPÓTESE 4_ CATÁLOGO EXTENSO

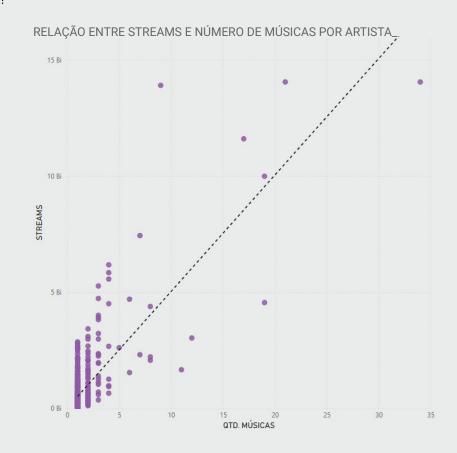
ARTISTAS COM MAIS FAIXAS ACUMULAM MAIS STREAMS — SIMPLES ASSIM?





REGRESSÃO LINEAR

A CADA *1 MÚSICA
ADICIONADA AO CATÁLOGO,
O ARTISTA GANHA CERCA DE
501 MILHÕES DE STREAMS;
O MODELO MOSTRA QUE
61% DA VARIAÇÃO NO
STREAMS PODE SER
EXPLICADA PELA
QUANTIDADE DE MÚSICAS



HIPÓTESE 4_ CATÁLOGO EXTENSO

ARTISTAS COM MAIS FAIXAS ACUMULAM MAIS STREAMS — SIMPLES ASSIM?



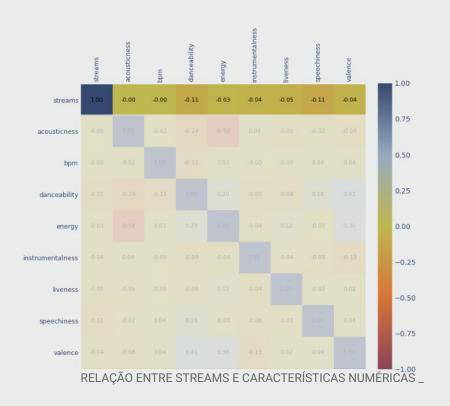
ATENÇÃO: USAMOS APENAS AS FAIXAS MAIS POPULARES DE 2023 → VIÉS DE SELEÇÃO EXCLUI ARTISTAS COM MUITAS MÚSICAS MAS STREAMS BAIXOS.

R=0,78 REFLETE ESSE RECORTE E PODE NÃO SE APLICAR A TODOS OS ARTISTAS



HIPÓTESE 5_ A FÓRMULA TÉCNICA

DANCEABILITY, ENERGY, VALENCE E CIA, REALMENTE IMPULSIONAM O SUCESSO NAS PLAYLISTS?



CORRELAÇÃO

NEGATIVA E FRACA PARA TODAS AS CARACTERÍSTICAS

CARACTERÍSTICAS MODE & KEY:

NÃO INFLUENCIAM DE FORMA SIGNIFICATIVA.

TESTES ESTATÍSTICOS:

NÃO NORMALMENTE DISTRIBUÍDOS (OUTLIERS E ASSIMETRIA)

REGRESSÃO LINEAR

REGRESSÃO MÚLTIPLA:

- 1. R²: 0.03 = MODELO EXPLICA APENAS 3% DA VARIAÇÃO DOS STREAMS.
- 2. ALGUMAS CARACTERÍSTICAS TÊM INFLUÊNCIA NEGATIVA:

MAIS "DANÇANTE" = MENOS STREAMS.

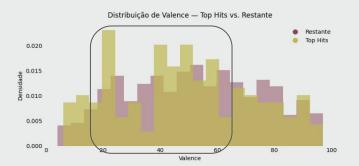
MAIS "FALADA" = MENOS STREAMS.

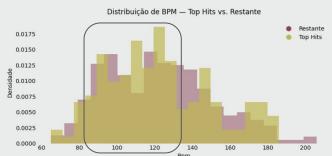
OUTRAS CARACTERÍSTICAS POSSUEM INFLUÊNCIA FRACA OU INSIGNIFICANTE.

M. E. CARVALHO



TOPHITS 1BI+





Distribuição de Danceability — Top Hits vs. Restante

60

Danceability

70

0.035

0.030

0.025

0.020

0.010 0.005

0.000

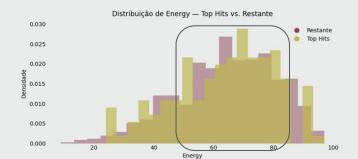
30

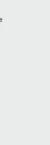
40

50

0.015







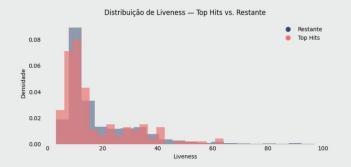
90

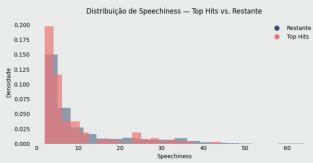
ZONA "SEGURA" MÉTRICAS DE RITMO E ENERGIA

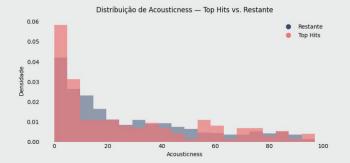
> **VALORES MODERADOS A ALTOS, SEM EXTREMOS**

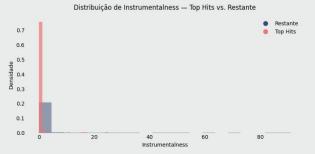
M. E. CARVALHO

TOPHITS 1BI+







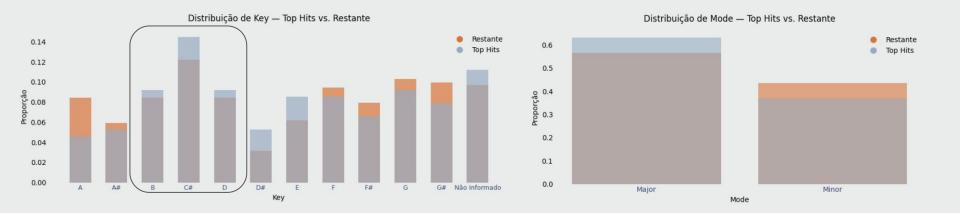




VALORES MUITO BAIXOS

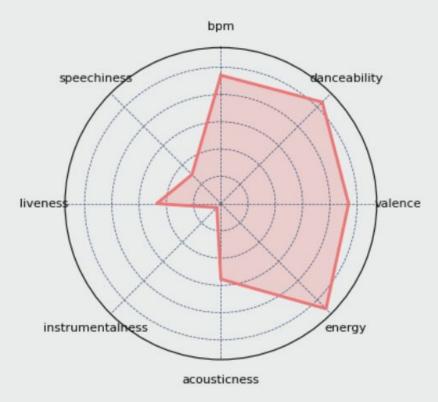
INDICA FAIXAS GRAVADAS EM ESTÚDIO, COM VOCAIS PREDOMINANTES E PRODUÇÃO POLIDA, RARAMENTE INSTRUMENTAIS PUROS







DESTAQUE PARA MAJOR E C#
INDICA FAIXAS VIBRANTES E EXPANSIVAS





PADRÃO GENÉRICO MAS EFICIENTE

- NEM "SUPERDANÇANTE" NEM LENTO
- RITMO E ENERGIA CONFORTÁVEIS (p. ex. BPM ~100-120; energy/danceability ~60-80)
- MANTÉM APELO AMPLO, SEM "PICOS" QUE AFASTEM PARTE DO PÚBLICO

M. E. CARVALHO
W. M. LISBOA

INSIGHTS E RECOMENDAÇÕES



COMPOSIÇÃO MUSICAL-

MID-UPBEAT É O CAMINHO

Foque em BPM 100-120, danceability e energy entre 60-80 (vibrantes, sem exageros).

PRIORIZE O MODO MAJOR

63 % dos "bilionários" estão em Major.

TONALIDADES QUENTES

Experimente C#, G# ou B, as keys com leve sobre-representação nos Top Hits.

VOCAIS EM PRIMEIRO PLANO

Speechiness e instrumentalness quase zero → voz clara ressoa melhor globalmente.

ESTRATÉGIAS DE LANÇAMENTO INVESTIGAÇÕES FUTURAS



IMPULSO POR PLAYLISTS (?)

Identifique os tipos de playlists (editorial vs. user-generated) que mais geram streams. *Teste*: compare correlação restringindo a playlists editoriais.

BPM vs STREAMS A PARTIR DE GÊNERO

Pode haver efeito de gênero musical. Teste: calcule r(bpm, streams) dentro de cada gênero (pop, eletrônico, rock...).

RANKINGS CROSS-PLATAFORMA

Avalie a consistência temporal dos rankings. Teste: compare posições Spotify vs. Deezer mês a mês.



