

Geração de Datas Sintéticas com NumPy + Pandas para Charts Plotly e Dashboards Dash

Antes de mergulhar nos detalhes, eis a ideia-força: pandas + NumPy fornecem todas as engrenagens necessárias para criar séries temporais artificiais que imitam tendências, sazonalidades, anomalias e correlações; combinadas com Plotly e Dash, elas alimentam gráficos interativos e painéis capazes de prototipar cenários complexos sem depender de dados reais [1] [2].

1. Fundamentos de datas em NumPy / pandas

Pandas abraça o tipo numpy.datetime64, oferecendo classes especializadas (DatetimeIndex, PeriodIndex) e métodos rápidos como pd.date_range, pd.bdate_range e to_datetime^[1] [3]. Esses blocos geram sequências de instantes em qualquer resolução – de nanossegundos a anos – respeitando calendários, fusos e feriados.

1.1 Geração direta de calendários

- Diário (freq='D') ou útil (freq='B') para simulações de produção.
- Horário ('H') e por-minuto ('T') para IoT ou monitoramento.
- "Month-End" ('M') e "Quarter-Start" ('QS') para finanças.
- Frequências customizadas com weekmask e holidays para turnos irregulares.

Alicerce	Exemplo (3 linhas)
Calendário diário	pd.date_range('2025-01-01', periods=3, freq='D')
Dias úteis	pd.bdate_range('2025-01-01', '2025-01-10')
Horário	pd.date_range('2025-06-01', periods=24, freq='H')

2. Padrões clássicos de séries sintéticas

Uma vez que o eixo temporal existe, basta preencher valores. Seguem quatro padrões universais para demonstrar técnicas de modelagem e visualização.

- 1. **Tendência linear** np.linspace + ruído gaussiano.
- 2. Sazonalidade senoidal np. sin em torno do ano/dia.
- 3. Crescimento exponencial np. exp para churn cumulativo ou usuários ativos.
- 4. Eventos raros inserir picos em índices sorteados para emular falhas ou campanhas.

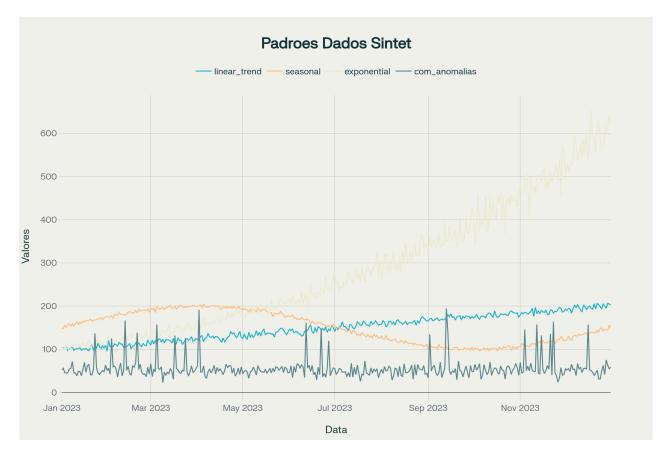


Gráfico mostrando diferentes padrões de séries temporais sintéticas: linear, sazonal, exponencial e com anomalias

Essas curvas foram criadas inteiramente com pd.date_range e vetores NumPy (ver código no guia prático). O gráfico evidencia como cada padrão responde a um mesmo calendário, recurso útil para testar algoritmos de suavização ou detecção de anomalias [4].

3. Combinações avançadas

3.1 Múltiplas sazonalidades sobrepostas

Processos energéticos misturam ciclos diurnos, semanais e mensais. A soma de três senos com períodos 24 h, 168 h e 720 h gera um traçado realista; np.random.normal adiciona ruído branco, e np.cumsum produz ruído "cor-de-rosa" suave.

3.2 Séries correlacionadas

Para testar modelos multivariados basta criar uma "série base" (random walk) e multiplicar por fatores de correlação $\$ \rho \in [0.3,0.9] \\$. O restante do termo é ruído ortogonal de peso $\sqrt{1-\rho^2}$. Essa técnica garante matrizes de covariância controláveis, essenciais em simuladores de risco $\frac{[5]}{2}$.

3.3 Estruturas com mudança de regime

Concatenar metade com tendência e metade com sazonalidade reproduz choques de mercado ou alteração de receita após campanha $^{[6]}$. np. concatenate e fatias do índice bastam.

4. Do dataframe ao gráfico Plotly

4.1 Multi-linhas em um clique

plotly.express.line aceita listas de colunas (y=['linear', 'season']) e gera legendas automaticamente. A interatividade (zoom, hover) vem de graça e é ideal para inspeção exploratória.

4.2 Scatter enriquecido

Colorir por volatilidade e dimensionar pelo retorno absoluto (via size=) revela padrões de liquidez e risco. Incluir trendline='ols' exibe correlação imediatamente – suporte valioso em prototipagem de estratégias [7].

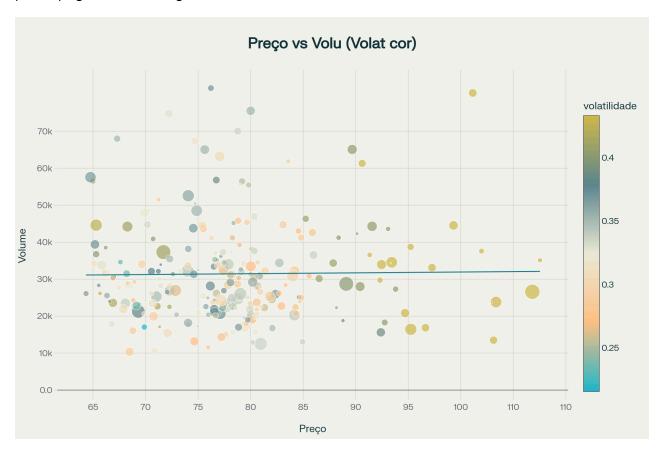


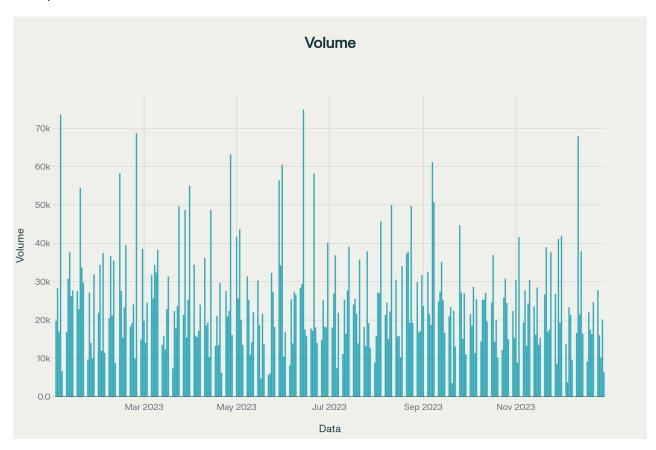
Gráfico de dispersão mostrando correlação entre preço e volume, colorido por volatilidade

4.3 Dashboards empilhados

Com plotly.subplots empilhamos três gráficos:

- Linha de preço + média móvel (20 dias).
- Barras de volume negociado.
- Linha de volatilidade anualizada.

Esse painel sintetiza análise técnica e fluxo de ordens em um só canvas.



Dashboard financeiro com três painéis: preços com média móvel, volume de negociação e volatilidade

5. Pipeline Dash completo

O script disponibilizado cria um app Dash com:

- Controles: dropdown de série, tipo de gráfico, seletor de período.
- Callbacks: filtram o dataframe em tempo real e atualizam gráficos.
- Estatísticas resumo: média, mediana, desvio, extremos.
- Segundo gráfico: consumo horário com múltiplas sazonalidades.

Basta executar python dashboard_exemplo.py para abrir o painel no navegador. Ele ilustra melhores práticas de organização (layout em colunas, tema claro) e mostra como funções de geração podem ser acopladas ao front-end.

6. Estratégias de validação e performance

Desafio	Boa prática
Reprodutibilidade	np.random.seed(42) no topo do módulo
Volume massivo (≥10 ⁷ pontos)	Use tipos float32 e Categorical, habilite chunking em Dash (dcc.Graph(figure, mathjax=False))
Feriados nacionais	CustomBusinessDay(calendar='Brazil/ANBIMA')
Fusos simultâneos	Armazene UTC no backend e use tz_convert na camada de visualização
Qualidade estatística	Compare momento de ordem k (média, variança) entre real e sintético usando scipy.stats

7. Bibliotecas que vão além do NumPy / pandas

- Synthcity coleção de GANs, VAEs e copulas para séries de saúde e finanças [8].
- **TSGM** framework unificado para geração/avaliação de time-series sintéticas [9].
- **StyleTime** transfere "estilo" estatístico de uma série para outra [10].
- TarDiff difusão quiada por influência para EHRs [11].

Essas ferramentas cuidam de privacidade, preservação de correlações de alto nível e métricas de utilidade, caso você precise de sintéticos para produção.

8. Guia de bolso pronto para uso

Um resumo de todas as receitas de código – do calendário básico ao dashboard mínimo – foi compilado em **guia_datas_sinteticas.md**.

Conclusão

Criar datas e séries temporais sintéticas no ecossistema Python é um processo de três passos:

- 1. **Calendário** pd.date_range / bdate_range para a malha temporal correta.
- 2. Valores combine trend + season + ruído + eventos especiais com NumPy.
- 3. **Visualização** use Plotly para protótipos rápidos; promova a produção em Dash.

Com essas peças você consegue desde provas-de-conceito até bancos de teste completos, acelerando P&D sem esbarrar em restrições de dados sensíveis [6] [5].



- 1. https://arxiv.org/pdf/2006.10256.pdf
- 2. https://arxiv.org/abs/2305.18811
- 3. http://arxiv.org/pdf/2207.05810.pdf
- 4. https://ieeexplore.ieee.org/document/9973221/
- 5. https://onlinelibrary.wiley.com/doi/10.1002/er.5115
- 6. https://bmcmedinformdecismak.biomedcentral.com/articles/10.1186/s12911-024-02427-0

- 7. https://ieeexplore.ieee.org/document/9492267/
- 8. https://arxiv.org/pdf/2301.07573.pdf
- 9. https://arxiv.org/html/2305.11567v2
- 10. https://dl.acm.org/doi/10.1145/3533271.3561772
- 11. https://arxiv.org/abs/2504.17613