Panorama Geral da Solução

O plano a seguir foi desenhado especificamente para você, partindo do seu conhecimento atual. Vamos focar em quatro áreas principais:

- Maestria em Python para Dados: Iremos além do básico do Pandas e introduziremos as principais bibliotecas de visualização de dados (Matplotlib e Seaborn), que são essenciais para qualquer analista.
- Estatística Aplicada e Storytelling: Não basta manipular dados; é preciso saber fazer as perguntas certas e comunicar as respostas de forma eficaz. Aqui, vamos focar em aplicar conceitos estatísticos e em criar visualizações que contam uma história.
- Projetos Práticos (End-to-End): A melhor forma de aprender é fazendo.
 Dedicaremos uma parte significativa do tempo a projetos completos,
 desde a coleta e limpeza até a análise e apresentação dos resultados.
- 4. Introdução ao Machine Learning: Como um passo natural na evolução de um analista de dados, vamos explorar os fundamentos de Machine Learning para que você possa começar a criar modelos preditivos.

Suposições:

- Você tem um ambiente Python configurado (por exemplo, com Anaconda, que já inclui Jupyter Notebook, Pandas, etc.).
- Você está familiarizado com o uso de Jupyter Notebooks, que é a ferramenta padrão para análise de dados interativa em Python.

Seu Plano "100 Days of Code" para Análise de Dados

Vamos começar a transformar dados em decisões!

Fase 1: Fundamentos Sólidos com Pandas e Visualização (Dias 1-30)

Esta fase foi redesenhada para garantir que você domine o Pandas do zero antes de avançar.

- Dias 1-15: Pandas Do Básico ao Intermediário
 - Dia 1: Conceitos Fundamentais: O que é uma Series e um DataFrame? Como criar um DataFrame simples a partir de um dicionário Python.

- Dia 2: Lendo Dados: A função mais importante! pd.read_csv() e pd.read_excel(). Explore os parâmetros essenciais como sep, header e decimal.
- Dia 3: Primeira Inspeção: Como "sentir" os seus dados? Use .head(), .tail(), .info(), .shape e .describe() para ter uma visão geral do seu DataFrame.
- Dia 4: Selecionando Colunas: Como acessar uma ou mais colunas do seu DataFrame (df['coluna'], df[['coluna1', 'coluna2']]).
- Dia 5: Selecionando Linhas com .loc[] e .iloc[]: Entenda a diferença crucial entre selecionar por rótulo (.loc) e por posição numérica (.iloc).
- Dia 6: Filtragem com Condições (Boolean Indexing): A técnica mais poderosa para selecionar dados. df[df['idade'] > 30].
- Dia 7: Filtragem com Múltiplas Condições: Combine filtros usando &
 (E) e | (OU). Não se esqueça dos parênteses! df[(df['idade'] > 30) &
 (df['cidade'] == 'São Paulo')].
- Dia 8: Manipulação Básica: Adicionar uma nova coluna, deletar uma coluna (.drop()) e renomear colunas (.rename()).
- Dia 9: Lidando com Dados Faltantes (NaN): Como encontrar valores nulos com .isnull().sum() e as estratégias básicas para lidar com eles: .dropna() e .fillna().
- Dia 10: Ordenação de Dados: Use .sort_values() para classificar seu
 DataFrame por uma ou mais colunas.
- Dia 11: groupby O Início: Faça sua primeira agrupação. Entenda o que df.groupby('categoria').mean() está fazendo por baixo dos panos.
- Dia 12: groupby Agregações Múltiplas: Use .agg() para aplicar várias funções de uma vez (ex: média, soma e contagem).
- Dia 13: Juntando DataFrames com pd.merge(): A versão em Pandas dos JOINs que você conhece do SQL. Pratique inner, left e right joins.
- Dia 14: Concatenando DataFrames com pd.concat(): Como
 "empilhar" tabelas que têm a mesma estrutura.
- Dia 15: Mini-Projeto de Consolidação: Pegue um dataset simples, leia-o, inspecione, filtre, ordene, faça uma agregação simples e salve o resultado em um novo CSV.

Dias 16-25: Visualização de Dados Essencial

- (Esta seção continua como antes, mas agora você terá uma base de Pandas muito mais forte para criar os gráficos.)
- o **Dia 16:** Introdução à Visualização com Matplotlib e Seaborn.
- Dia 17-20: Crie gráficos essenciais: linha, barra, histograma, dispersão (scatterplot) e boxplot.
- Dia 21-23: Personalize seus gráficos com títulos, rótulos e cores.
 Aprenda a usar sub-plots para exibir múltiplos gráficos.
- Dia 24: Use heatmap para visualizar correlações e pairplot para uma visão geral rápida do dataset.
- o **Dia 25:** Crie sua primeira visualização interativa com Plotly.

Dias 26-30: Aquisição de Dados Avançada

- Dia 26-27: Conecte Python ao seu banco de dados SQL e execute queries diretamente para o Pandas.
- Dia 28-30: Pratique Web Scraping básico com Requests e BeautifulSoup.

Fase 2: O Kit de Ferramentas do Analista - Estatística e Storytelling (Dias 26-50)

Agora vamos adicionar a camada de "análise" de fato sobre a manipulação de dados.

Dias 26-35: Estatística Descritiva e Inferencial Aplicada

- Dia 26: Medidas de Tendência Central (Média, Mediana, Moda) e
 Dispersão (Desvio Padrão, Variância, Quartis).
- Dia 27: Entendendo distribuições e como visualizá-las com histogramas e curvas de densidade (KDE).
- Dia 28: O que é Correlação? Calcule e visualize uma matriz de correlação. Entenda a diferença crucial: Correlação não implica Causalidade.
- Dia 29: Testes de Hipóteses: O conceito fundamental. O que são hipóteses nula e alternativa? O que é um p-valor?

- Dia 30: SciPy: Use a biblioteca scipy.stats para rodar seu primeiro Teste T, comparando a média de dois grupos.
- Dias 31-35: Prática: Pegue um dataset (ex: Titanic do Kaggle) e formule hipóteses. Ex: "A tarifa paga por sobreviventes foi maior que a de não-sobreviventes?". Use os testes estatísticos para respondêlas.

Dias 36-50: Storytelling com Dados e Mini-Projeto

- Dia 36: Os princípios do Storytelling: Como estruturar sua análise como uma narrativa (contexto, conflito, resolução).
- o **Dia 37:** Escolhendo o gráfico certo para a sua mensagem.
- Dia 38: Limpando suas visualizações: Removendo ruído (linhas de grade, bordas desnecessárias) para focar na informação.
- Dia 39: Usando cores e anotações para guiar a atenção do seu público.
- Dia 40: Montando um relatório em um Jupyter Notebook usando células de Markdown para explicar sua linha de raciocínio.
- Dias 41-50: Mini-Projeto de Análise Exploratória (EDA). Escolha um dataset do seu interesse (ex: dados da COVID-19, dados de aluguel de bicicletas). Faça uma análise exploratória completa, desde a limpeza, passando pela criação de pelo menos 5 visualizações relevantes, e termine com um relatório em Jupyter Notebook resumindo suas principais descobertas.

Fase 3: Projetos de Análise de Dados do Mundo Real (Dias 51-80)

É hora de sujar as mãos e construir projetos para seu portfólio.

Dias 51-65: Projeto 1 - Análise de Vendas de E-commerce

 Objetivo: Analisar um dataset de vendas para descobrir os produtos mais vendidos, os melhores clientes e os padrões de vendas ao longo do tempo.

Tarefas:

- Obtenção e limpeza de dados (tratar valores nulos, formatos de data, etc.).
- Análise de vendas por produto, categoria e região.

- Análise de séries temporais para identificar sazonalidade.
- Identificar clientes de maior valor (RFM Recência, Frequência, Valor Monetário, se possível).
- Entregável: Um Jupyter Notebook detalhado no seu GitHub, apresentando os insights como se fosse para um gerente de vendas.

Dias 66-80: Projeto 2 - Análise de Mercado Imobiliário com Web Scraping

 Objetivo: Analisar o mercado de aluguel ou venda de imóveis em uma cidade de sua escolha.

Tarefas:

- Construir um scraper com Requests e BeautifulSoup para coletar dados de um portal imobiliário (preço, área, número de quartos, bairro).
- Limpar e estruturar os dados coletados.
- Analisar a distribuição de preços por bairro.
- Investigar a correlação entre preço e características do imóvel (área, quartos).
- Entregável: Um repositório no GitHub contendo o código do scraper e o notebook com a análise de mercado.

Fase 4: Introdução ao Machine Learning e Tópicos Avançados (Dias 81-100)

Vamos abrir a porta para a análise preditiva.

Dias 81-95: Fundamentos de Machine Learning com Scikit-learn

- Dia 81: O que é Machine Learning? Aprendizagem Supervisionada vs. Não Supervisionada.
- Dia 82: Seu primeiro modelo: Regressão Linear. Prever um valor numérico (ex: prever o preço de um imóvel baseado na sua área).
- Dia 83: Divisão de dados: A importância de separar em conjuntos de treino e teste (train_test_split).
- Dia 84: Métricas de avaliação para regressão: R², Erro Quadrático Médio (MSE).

- Dia 85: Classificação: Prever uma categoria (ex: prever se um cliente vai cancelar um serviço ou não).
- Dia 86: Seu primeiro modelo de classificação: Regressão Logística.
- Dia 87: Métricas de avaliação para classificação: Acurácia, Matriz de Confusão, Precisão e Recall.
- Dia 88: Pré-processamento e Engenharia de Features: A importância de preparar os dados para os modelos (escalonamento, tratamento de variáveis categóricas).
- Dia 89-90: Construa um modelo de classificação do início ao fim com um dataset como o de Churn (cancelamento) de clientes.
- Dia 91-92: Aprendizagem N\u00e3o Supervisionada: O que \u00e9 clustering?
 Use K-Means para encontrar segmentos de clientes em seus dados.
- Dia 93-95: Revisão e prática: Aplique um modelo simples de regressão ou classificação ao seu projeto anterior.

Dias 96-100: Finalização e Próximos Passos

- Dia 96: Organizando seu Portfólio no GitHub. Como apresentar seus projetos de forma profissional.
- Dia 97: Explorando ferramentas de BI como Power BI ou Tableau.
 Veja como conectar seu Python a elas.
- o **Dia 98:** Visão geral de Big Data: O que são Spark e Data Lakes?
- Dia 99: Planejando seus próximos passos: Aprofundar em ML, Cloud (AWS, Azure, GCP), Engenharia de Dados?
- Dia 100: PARABÉNS! Você completou o desafio! Revise seus projetos, veja o quanto evoluiu e celebre sua conquista!

Dicas para o Sucesso

- Foco na Pergunta: A ferramenta é o meio, não o fim. Sempre comece com uma pergunta de negócio ou uma curiosidade. "O que eu quero descobrir com estes dados?"
- Seja Curioso: Explore os dados sem um objetivo fixo. A Análise
 Exploratória de Dados (EDA) é onde as descobertas mais interessantes
 acontecem.

- 3. **Kaggle é seu Amigo:** O site Kaggle tem milhares de datasets, notebooks de outros analistas e competições. É uma fonte inesgotável de aprendizado e prática.
- 4. **Documente Tudo:** Use as células de Markdown do Jupyter Notebook para explicar cada passo da sua análise. Isso ajuda você a raciocinar e facilita a vida de quem vai ler seu trabalho.