





# Aprendizagem de Máquina

Algoritmos de Previsão Aplicados ao Vestibular da FATEC Mauá: Um Estudo de Séries Temporais

Adriano Barros
Brendon Gomes
Elias Barbosa
Rafael Goncalves

Prof. Bruno Zolotarev

## Objetivo Geral

Analisar dados históricos de inscrições no vestibular da FATEC Mauá para desenvolver modelos de previsão que estimem o número de candidatos nos próximos certames, usando séries temporais e aprendizado de máquina.

# Objetivos Específicos

- . Coleta de dados (Web Scraping C# (selenium))
- ·Tratamento de dados (python e excel)
- Aplicação dos modelos de previsão Holt-Winters, ARIMA e Prophet aos dados históricos.

### Coleta de Dados

Realizada durante todo o período de divulgação da lista de inscritos Fatec Mauá, desde 2007 até 2025 ( 1º semestre).

Desenvolvida uma automação em C# .NET Framework com Selenium,, que executa web scraping, extraindo as demandas de vestibulares e exportando os dados em formato CSV.

# Web Scraping



Esse visual não tem suporte para exportação.

### Normalização de Dados

#### Padronização dos dados

- Excel
- Python (no próprio script)

#### Padronização dos nomes

- Períodos (Noite / Noturno)
- Períodos (Manhã / Tarde Diurno)
- Nomes dos cursos

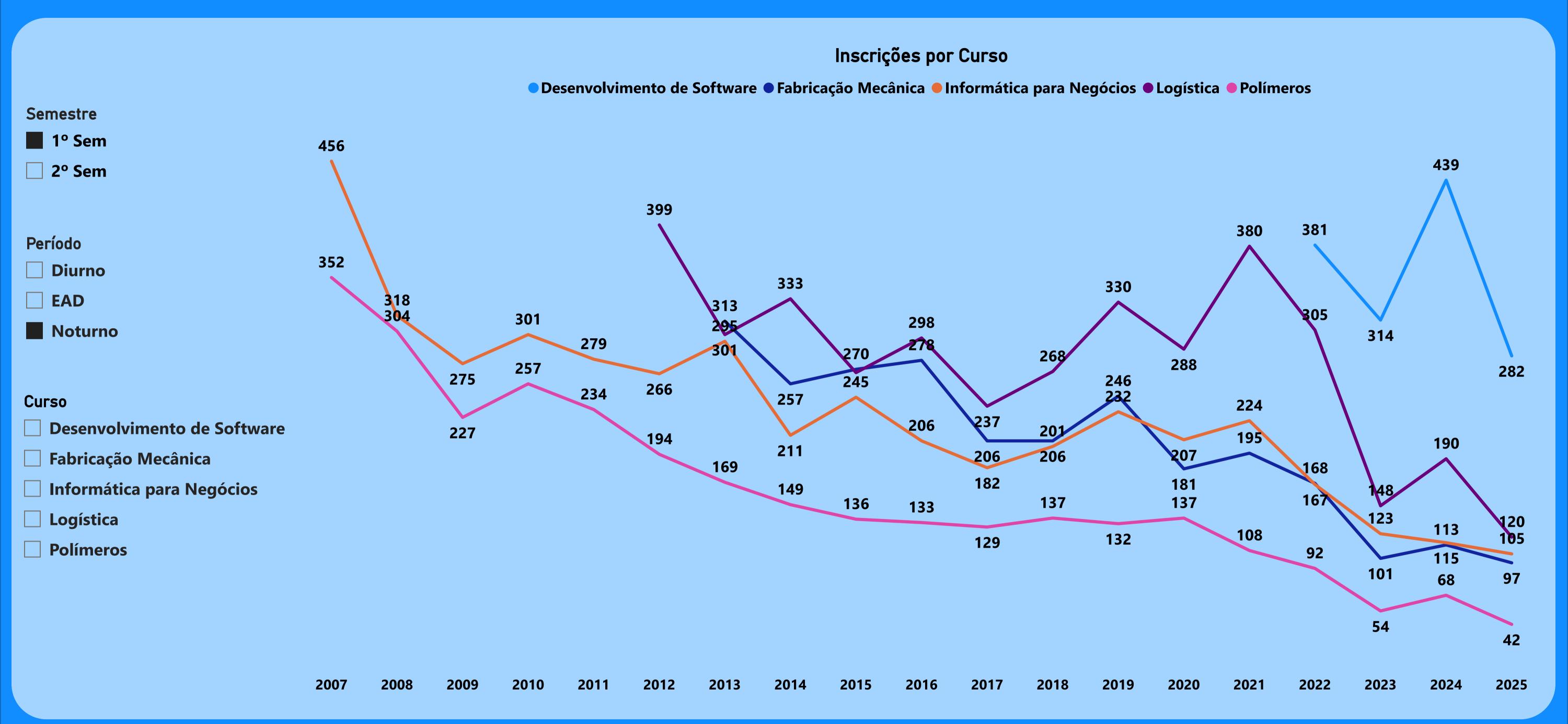
#### Organização Temporal

- Por semestres (1° e 2° semestre), devido a particularidade de cada um.

А		В	С		
Ano	•	Semest 🔻	Curso	NomeCurso	
	2025	1	Polímeros	Polímeros	
	2024	1	Polímeros	Polímeros	
	2023	1	Polímeros	Polímeros	
	2022	1	Polímeros	Polímeros	
	2021	1	Desenvolvimento de Produtos Plásticos	Polímeros	
	2021 1		Polímeros	Polímeros	
	2020 1		Polímeros	Polímeros	
	2019 1		Desenvolvimento de Produtos Plásticos	Polímeros	
	2019	1	Polímeros	Polímeros	
	2018	1	Polímeros	Polímeros	
	2017 1		Polímeros	Polímeros	
	2016		Polímeros	Polímeros	
	2015	1	Polímeros	Polímeros	
	2014	1	Polímeros	Polímeros	
	2013	1	Polímeros	Polímeros	
	2012	1	Polímeros	Polímeros	
	2011	1	Polímeros	Polímeros	
	2010	1	Polímeros (Produção de Materiais Plásticos)	Polímeros	
	2009	1	Produção de Materiais Plásticos	Polímeros	
	2008	1	Produção de Materiais Plásticos	Polímeros	
	2007	1	Produção de Materiais Plásticos	Polímeros	

```
[ ] import pandas as pd
     import re
    def carregar_e_normalizar_fatec(path="fatec_demanda_data.csv"):
         # Carregar o arquivo
         df = pd.read_csv(path, sep=",")
         # Normalizar nomes das colunas
        df.columns = df.columns.str.strip().str.lower()
         # Normalizar textos
        df["curso"] = df["curso"].str.strip().str.lower()
        df["periodo"] = df["periodo"].str.strip().str.lower()
        df["fatec"] = df["fatec"].str.strip().str.lower()
        # Corrigir nomes de períodos
        df["periodo"] = df["periodo"].replace({
             "noturno": "noite",
             "matutino": "manhã"
        # Padronizar os cursos conforme as regras
        def normalizar_curso(c):
            if "logística" in c:
                return "logística"
            if re.search(r"polímero|plástic", c):
                return "polímeros"
            if "informática" in c:
                return "informática para negócios"
             return c
        df["curso"] = df["curso"].apply(normalizar_curso)
        # Normalizar tipos numéricos
        for col in ["ano", "semestre", "inscritos", "vagas", "demanda"]:
            if col in df.columns:
                df[col] = pd.to_numeric(df[col], errors="coerce")
        return df
```

### **Dados Tratados**



## Algoritmos Utilizados

### Holt-Winters

Usa médias ponderadas

Peso maior aos dados mais recentes.

Considera:

Tendencia

Sazonalidade

Nível (valor médio atual)

Atualiza os 3 componemtes a cada novo dado

Mais usado para séries com padrão sazonal claro e dados mais estáveis

## Prophet

Desenvolvido pelo Facebook, Baseado em modelo aditivo que separa a série em:

Tendência (que pode ser linear ou logística),

Sazonalidade,

Feriados e eventos especiais.

Ajusta parâmetros automaticamente, lida bem com sazonalidade.

Robusto a dados faltantes e mudanças repentinas.

### ARIMA

AutoRegressive (AR): valor atual depende dos anteriores.

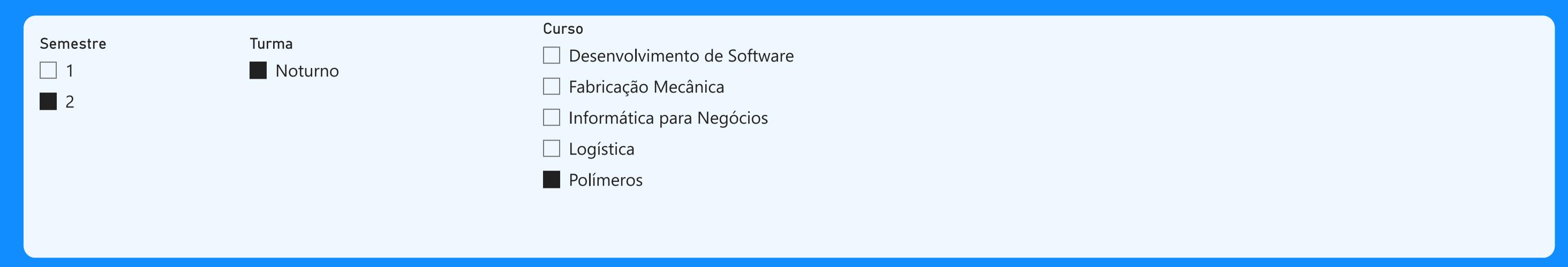
Integrated (I): diferencia dados para tirar tendências.

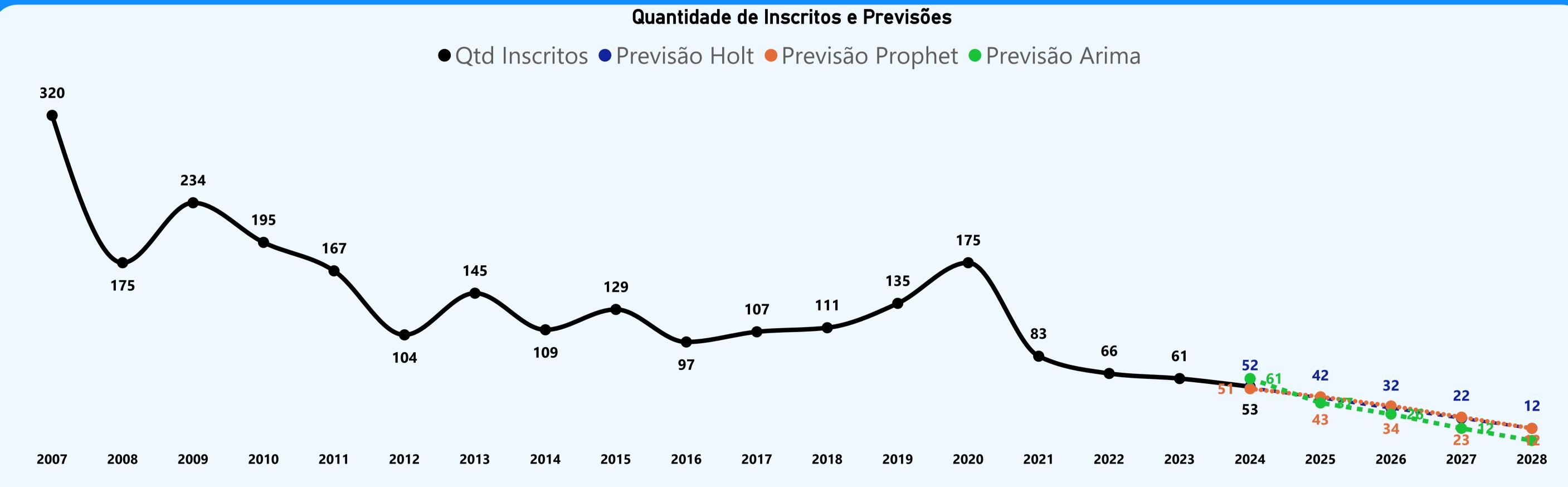
Moving Average (MA): usa média dos erros passados

Indicado para séries que precisam eliminar tendências ou sazonalidades.

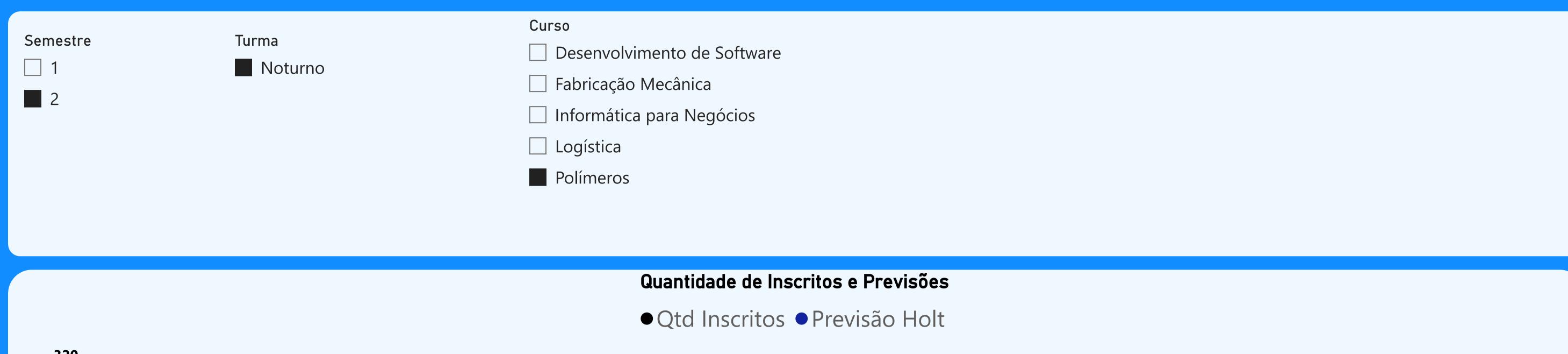
Flexível, mas precisa escolher bem os parâmetros

### Análise de Tendência



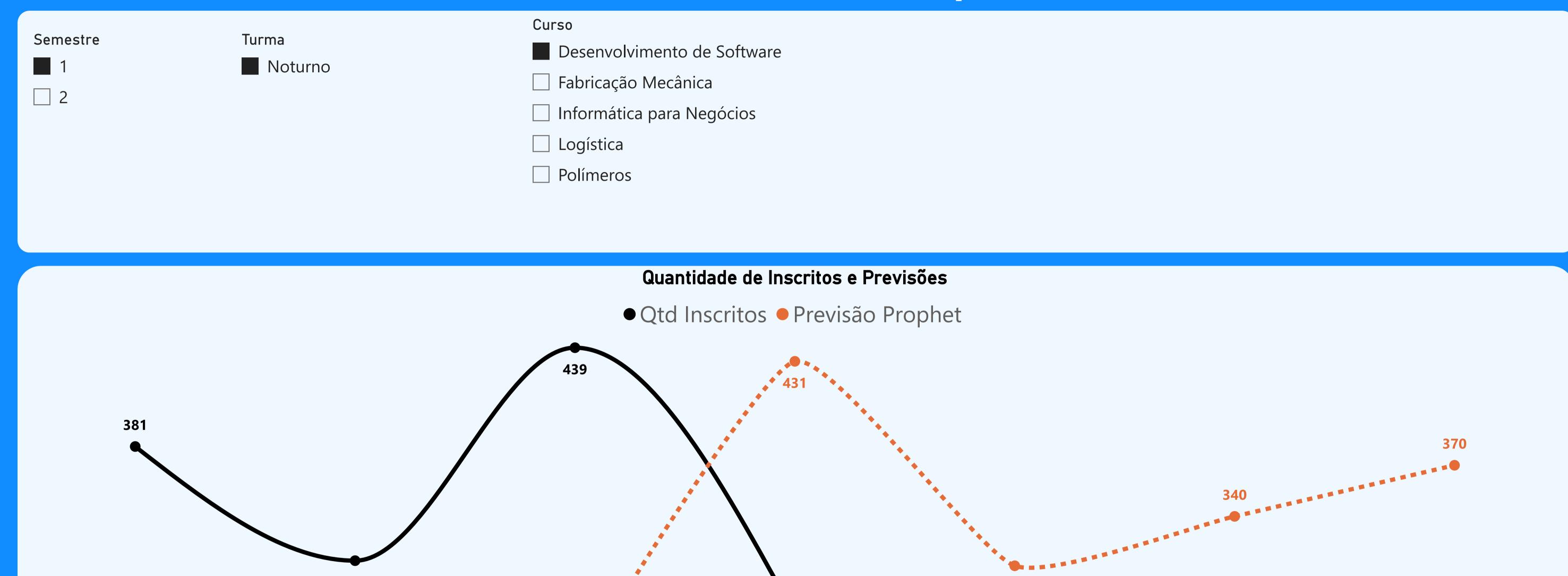


### Previsões utilizando Holt-Winters

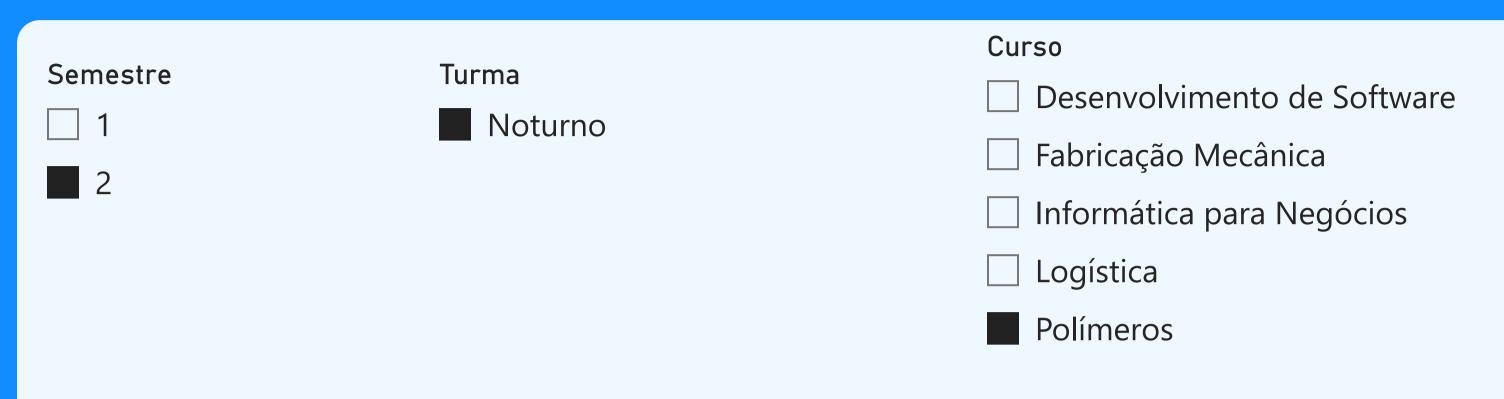


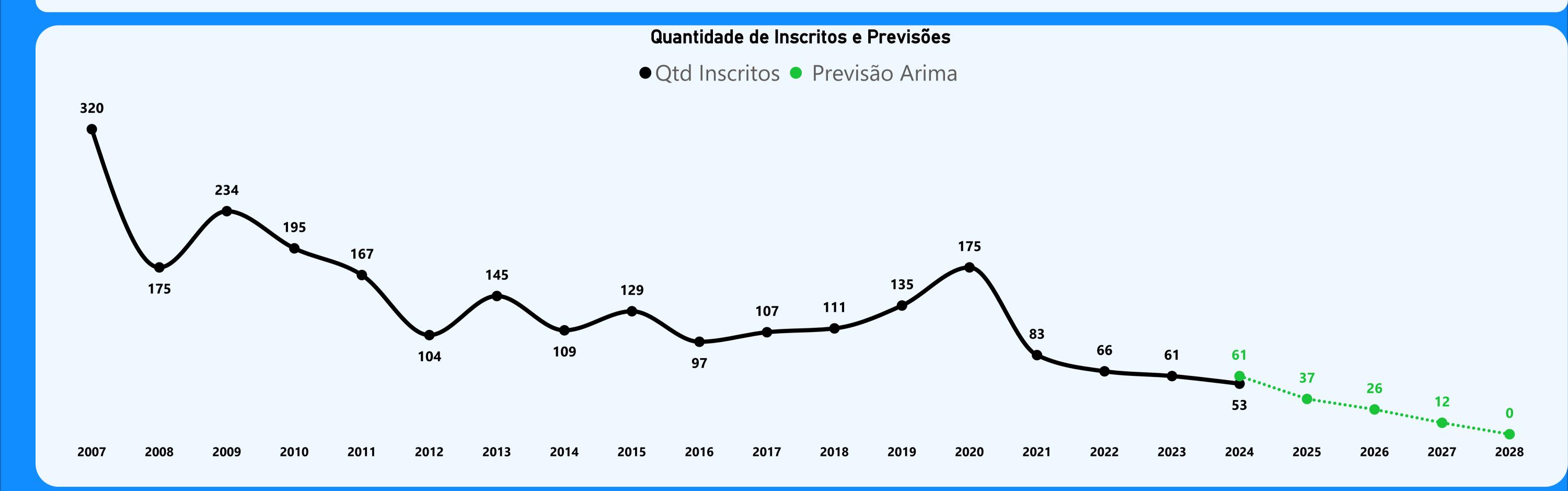


## Previsões utilizando Prophet



### Previsões utilizando ARIMA





## Tabela de Comparações

SemestrePeríodo■ 1° Sem□ Diurno□ 2° Sem□ EAD■ Noturno

Ano Semestre	Curso	Turma	Inscritos	<b>Qtd Prophet</b>	% Prophet	Qtd Holt	% Holt	<b>Qtd Arima</b>	% Arima
2024 1° Sem	Desenvolvimento de Software	Noturno	439	248	-43,5%	247	-43,7%	434	-1,1%
2024 1° Sem	Fabricação Mecânica	Noturno	113	127	12,4%	122	8,0%	57	-49,6%
2024 1° Sem	Informática para Negócios	Noturno	115	135	17,4%	134	16,5%	96	-16,5%
2024 1° Sem	Logística	Noturno	190	248	30,5%	248	30,5%	186	-2,1%
2024 1° Sem	Polímeros	Noturno	68	54	-20,6%	36	-47,1%	98	44,1%
2025 1° Sem	Desenvolvimento de Software	Noturno	282	431	52,8%	180	-36,2%	294	4,3%
2025 1° Sem	Fabricação Mecânica	Noturno	97	101	4,1%	106	9,3%	55	-43,3%
2025 1° Sem	Informática para Negócios	Noturno	105	118	12,4%	121	15,2%	78	-25,7%
2025 1° Sem	Logística	Noturno	120	241	100,8%	240	100,0%	223	85,8%
2025 1° Sem	Polímeros	Noturno	42	19	-54,8%	17	-59,5%	89	111,9%

#### Análises Gerais

Em 2020 e 2021, a pandemia e o ensino remoto impulsionaram inscrições, sobretudo em Informática (manhã), Logística e Gestão EAD.

EAD apresentou boa adesão, talvez seja o momento de ampliar o investimento. (diversificação de cursos).

Fabricação Mecânica apresenta variações acentuadas, indica possível influência de fatores externos (mercado de trabalho, sazonalidade)

#### Análises dos Modelos

Holt mostrou tendencia de suavizar os dados, útil para séries lineares, mas comprometeu a precisão em variações acentuadas.

Prophet foi consistente em cenários alteração gradual, mas teve dificuldade em variações bruscas.

ARIMA em alguns casos se aproximou muito dos valores reais, mas a baixo volume de dados comprometeu o resultado final.

Em alguns casos os modelos divergiram fortemente entre si, pode ser usado um modelo de ensemble (combinação de previsões)

### Conclusão

Os 3 modelos (Prophet, Holt e ARIMA) apresentaram diferenças significativas, indicando necessidade de ajustes e calibração.

Sugere-se revisar os parâmetros e considerar abordagens combinadas para aumentar a precisão das previsões.

Análises