In [2]:

```
#Brasília - 25-07-2020:

# Introdução:
# Este código analisa Este é o código um banco de dados de venda de veleiros nos EUA.
# O objetivo deste trabalho é mostrar para o velejador quais são os veleiros existente
s,
# relacionando a idade dos barcos por quantidade de anúncios, valor, marca, etc.
# Bons ventos, Cooke.
```

In [5]:

```
# Importando as bibliotecas:
import numpy as np # linear algebra
import pandas as pd # data processing, CSV file I/O (e.g. pd.read_csv)
import seaborn as sns
import matplotlib.pyplot as plt

%matplotlib inline
```

In [6]:

```
# Lendo o Arquivo:
# Os dados foram retirados do site "https://www.boattrader.com/" em 25/07/2020:
data2 = pd.read_csv(r'C:\Users\CookePy\Desktop\datascience\projetos\SailingPrices\query
3\dados_ver9.csv')
```

In [13]:

```
# Observem que temos um banco de dados com 2459 anúncios. Isto representa a totalidade
  de anúncios
# existentes no banco de dados da boattrader. Notem a estrutura dos dados. Estamos apen
  as começando ...
data2.count()
```

Out[13]:

key	2459
Valor	2459
Classe	2459
Ano	2459
Material	2459
Tamanho	2459
Marca	2459
Valor_kUSD	2459
Potencia_cv	2459
dtype: int64	

In []:

Iniciaremos avaliando os 2459 barcos. Quanto que eles custam e qual o tamanho destes veleiros?

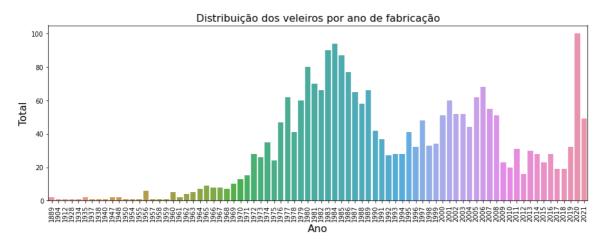
In [22]:

```
dataframe = data2
# Idade média dos veleiros

plt.figure(figsize=(15,5))
sns.countplot(dataframe['Ano'])
plt.xticks(rotation= 90)
plt.ylabel('Total',size=16)
plt.xlabel('Ano', size=16)
plt.title('Distribuição dos veleiros por ano de fabricação', size=16)
```

Out[22]:

Text(0.5, 1.0, 'Distribuição dos veleiros por ano de fabricação')



In [23]:

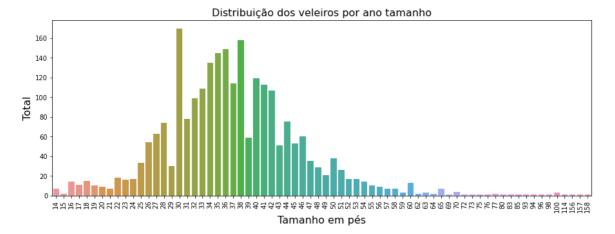
```
dataframe = data2

# Tamanho dos veleiros:

plt.figure(figsize=(15,5))
sns.countplot(dataframe['Tamanho'])
plt.xticks(rotation= 45)
plt.ylabel('Total',size=16)
plt.xlabel('Tamanho em pés', size=16)
plt.title('Distribuição dos veleiros por ano tamanho', size=16)
```

Out[23]:

Text(0.5, 1.0, 'Distribuição dos veleiros por ano tamanho')



In []:

```
# Com os gráficos acima é possível intuir que:
# 1 - A fabricação de veleiros antes de 1970 era quase inexistente.
# 2 - Na decada de 80 temos um "boom" na quantidade de veleios fabricados.
# 3 - Veleiros raramente superam 50 pés, sendo a maior parte dos barcos de 30 a 45 pés
(ou próximo disto..)
```

In [25]:

Eu não vou segurar esta informação. Queremos mesmo saber quanto custa a brincadeira, não? Vamos plotar os preços:

In [38]:

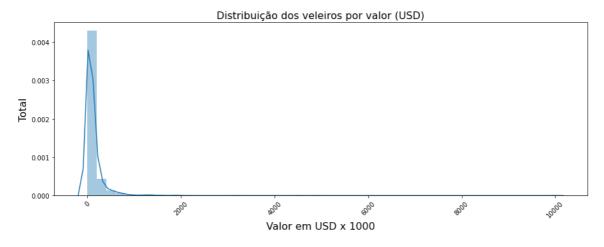
```
dataframe = data2

# Preços dos veleiros:

plt.figure(figsize=(15,5))
sns.distplot(dataframe['Valor_kUSD'])
plt.xticks(rotation= 45)
plt.ylabel('Total',size=16)
plt.xlabel('Valor em USD x 1000', size=16)
plt.title('Distribuição dos veleiros por valor (USD)', size=16)
```

Out[38]:

Text(0.5, 1.0, 'Distribuição dos veleiros por valor (USD)')



In [43]:

O gráfico acima esta horrivel porque entre as 2459 temos algumas poucas embarcações c om valores astronomicos.

Notem que um veleiro custa menos de 500 mil dolares. Vamos filtrar para entender melh or sobre os preços:

In [44]:

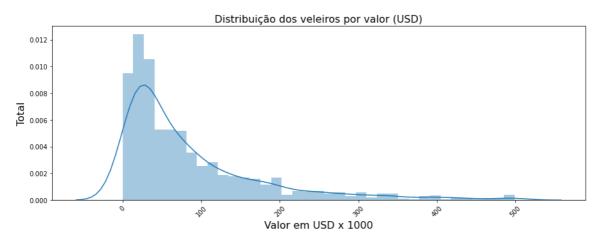
```
query2 = data2.query('Valor_kUSD <500')
dataframe = query2

# Preços dos veleiros:

plt.figure(figsize=(15,5))
sns.distplot(dataframe['Valor_kUSD'])
plt.xticks(rotation= 45)
plt.ylabel('Total',size=16)
plt.xlabel('Valor em USD x 1000', size=16)
plt.title('Distribuição dos veleiros por valor (USD)', size=16)</pre>
```

Out[44]:

Text(0.5, 1.0, 'Distribuição dos veleiros por valor (USD)')



In [45]:

```
# Até agora sem muita novidade. Esta primeira parte serviu para fazermos um
# "grande filtro" separando os "out-liers" para que eles não estraguem nossos estudos e
statíticos.

# Para as pessoas que entendem menos de estatística: "Não faz sentido comparar um navio
que custa 10 milhões,
#com veleiros que custam 50 mil dólares.
# Vamos ver onde vai dar..."
```

In []:

```
dataframe = data2
sns.catplot(x="Tamanho", y="Valor", data=data2, jitter = True);
```

In [70]:

```
# ESTE FILTRO ESTA SELECIONANDO BARCOS COM:
# Tamanho de 29 a 50 pés, idade superior a 1970 e valor inferior a 250 mil dólares.
# Notem nos gráficos acima que estamos perdendo poucos dados fazendo este filtro.

df1 = data2.query('29 < Tamanho<50')
df1 = df1.query('Ano>1970')
df1 = df1.query('Valor<250000')
df1 = df1.query('Ano<2020')</pre>
```

In [47]:

Agora estamos com 1590 anúncios (antes eram 2459). Isto é: anúncios que cumprem os re quisitos declarados acima.

O número de anúncios foi reduzido em quase mil veleiros, isto se deve a remoção dos veleiros pequenos.

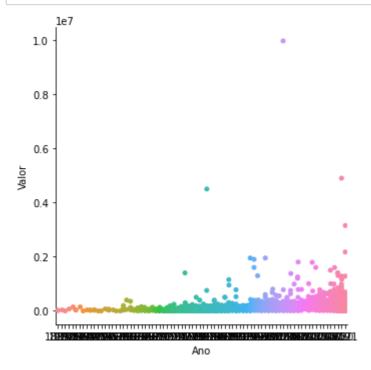
df1.describe()

Out[47]:

	Valor	Ano	Tamanho	Valor_kUSD	Potencia_cv
count	1590.000000	1590.000000	1590.000000	1590.000000	1590.000000
mean	75674.777987	1991.177358	36.907547	75.805031	26.479874
std	56669.914705	11.573934	4.703239	56.647317	26.665006
min	0.000000	1971.000000	30.000000	0.000000	0.000000
25%	29912.500000	1982.000000	33.000000	30.000000	0.000000
50%	59000.000000	1988.000000	36.000000	59.000000	27.000000
75%	109000.000000	2001.000000	40.000000	109.000000	40.000000
max	249900.000000	2019.000000	49.000000	250.000000	475.000000

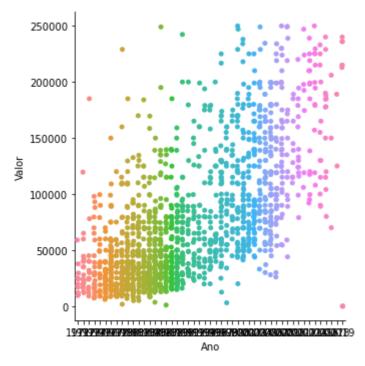
In [89]:

```
# Compare o gráfico abaixo com o proximo, e encontre os OUTLIERS do primeiro.
# Estou mostrando o mesmo gráfico. No segundo sem outliers. Acho que já pegaram a ideia
...
dataframe = data2
sns.catplot(x="Ano", y="Valor", data=dataframe, jitter = True);
```



In [90]:

```
# É isto. Olha que coerente que ficou. Note que quanto mais novo o barco mais caro ele
é. Gênio!
dataframe = df1
sns.catplot(x="Ano", y="Valor", data=dataframe, jitter = True);
```



In []:

In []:

#Sem mais demoras, vamos analisar o que interessa: #Vou te dar um tempo para entender este gráfico. Para as pessoas que não são #de exatas: A elevação que temos na parte superior e lateral direita mostram a distribu ição. A figura é a topologia.

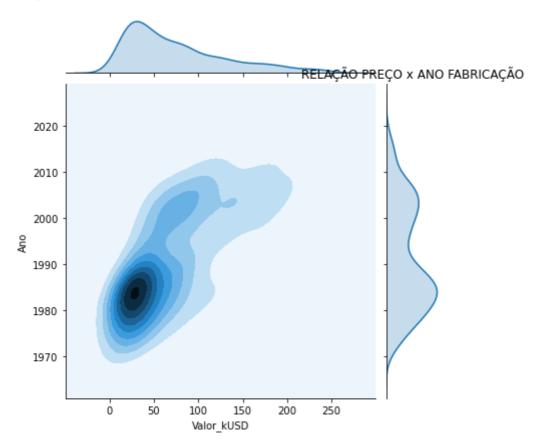
Antes relembrem o que que estamos olhando: Barcos com:# Tamanho de 29 a 50 pés, idade superior a 1970 e valor inferior a 250 mil dólares.

Notem nos gráficos acima que estamos perdendo poucos dados fazendo este filtro.

In [49]:

```
dataframe = df1
fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=dataframe["Valor_kUSD"], y=dataframe["Ano"], kind="kde")
plt.title("RELAÇÃO PREÇO x ANO FABRICAÇÃO")
plt.show()
```

<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



In [50]:

Tvz para o praticante da vela estou mostrando o óbvio, mas pensem no aspirante a vele jador,

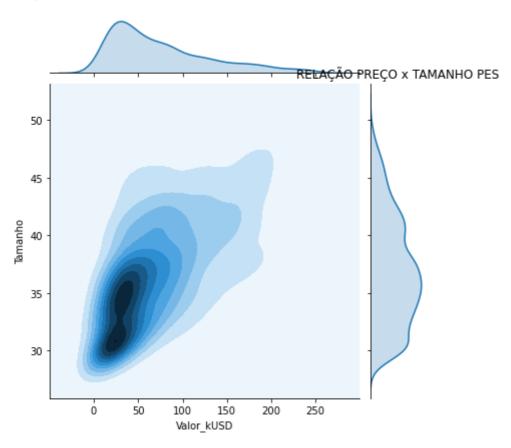
na pessoa sem conhecimento sobre o mercado de nautico. Olhe que genial, podemos intui r muitas coisas!

Vamos relacionar as outras variáveis para fechar o cenário:

In [52]:

```
dataframe = df1
fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=dataframe["Valor_kUSD"], y=dataframe["Tamanho"], kind="kde")
plt.title("RELAÇÃO PREÇO x TAMANHO PES")
plt.show()
```

<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



In [55]:

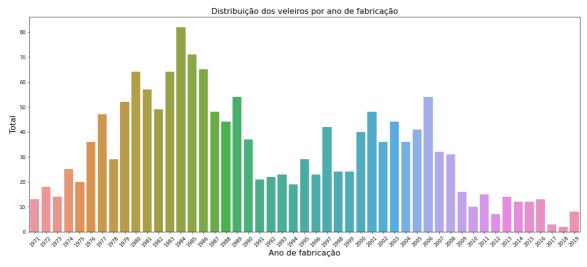
As informações relevantes já estão ai! Espero que tenham gostado. #Abaixo serão feitas outras análises, um pouco mais do mesmo:

In []:

Este gráfico mostra a polução de veleiros, por tamanho:

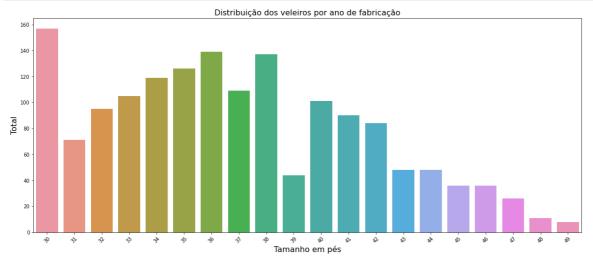
In [93]:

```
dataframe = df1
fig = plt.figure(figsize = (20,8))
sns.countplot(df1["Ano"])
plt.xticks(rotation= 45)
plt.ylabel('Total',size=16)
plt.xlabel('Ano de fabricação', size=16)
plt.title('Distribuição dos veleiros por ano de fabricação', size=16)
plt.show()
```



In [94]:

```
dataframe = df1
fig = plt.figure(figsize = (20,8))
sns.countplot(df1["Tamanho"])
plt.xticks(rotation= 45)
plt.ylabel('Total',size=16)
plt.xlabel('Tamanho em pés', size=16)
plt.title('Distribuição dos veleiros por ano de fabricação', size=16)
plt.show()
```



In [95]:

Agora já temos informações para saber qual é o tamanho e idade do veleiro que "cabe" no bolso.
Vamos dar uma pirada em marcas, até pq é o que falta para a gnt passar o cartão de cr édito..kkk...

In [100]:

```
dataframe['Marca'].value_counts()
```

Out[100]:

Hunter 213 Catalina 187 Beneteau 140 Pearson 51 C&C 49 Alden 1 Homemade 1 Com-Pac 1 Compass 1 Sloop 1 Name: Marca, Length: 263, dtype: int64

In []:

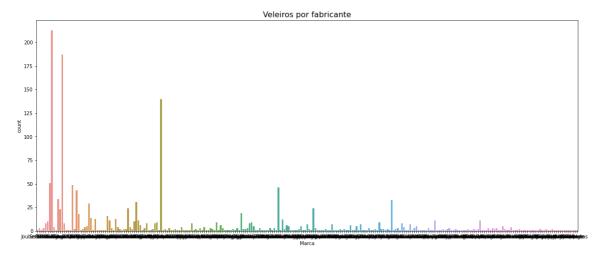
Temos 263 marcas! Mas vejam no gráfico abaixo, vamos procurar as "grandes"...

In [102]:

```
dataframe = df1
fig = plt.figure(figsize = (20,8))
plt.title('Veleiros por fabricante', fontsize = 16)
sns.countplot(dataframe['Marca'])
```

Out[102]:

<matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x1bfc9cb1b08>



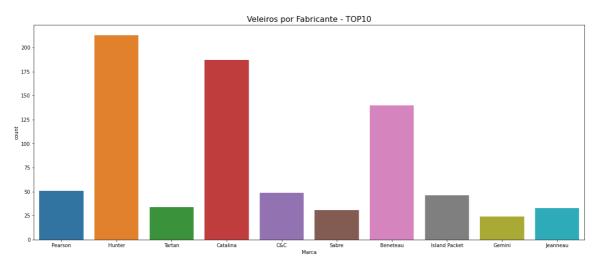
In [106]:

In [107]:

```
dataframe = top10fabricantes
fig = plt.figure(figsize = (20,8))
plt.title('Veleiros por Fabricante - TOP10', fontsize = 16)
sns.countplot(dataframe['Marca'])
```

Out[107]:

<matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x1bfc8796948>



In []:

Isto é muito legal. Você já consegue sacar que se puder pegar um Catalina, Hunter ou Beneteau você terá mais peças # melhor revenda, etc e tal. Podemos fazer umas bricadeiras. Vamos abrir mais o assunt o:

In [110]:

Recapitulando, este é o nosso filtro: Tamanho de 29 a 50 pés, idade superior a 1970 e valor inferior a 250 mil dólares.

In [113]:

```
dataframe = df1
beneteau = dataframe.query('Marca == "Beneteau"')
catalina = dataframe.query('Marca == "Catalina"')
hunter = dataframe.query('Marca == "Hunter"')
```

In [120]:

Abaixo o comparativo das 3 marcas, relacionando o valor com a idade da embarcação.

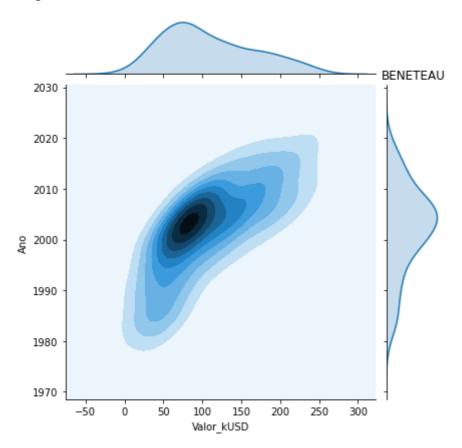
In [121]:

```
fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=beneteau["Valor_kUSD"], y=beneteau["Ano"], kind="kde")
plt.title("BENETEAU")
plt.show()

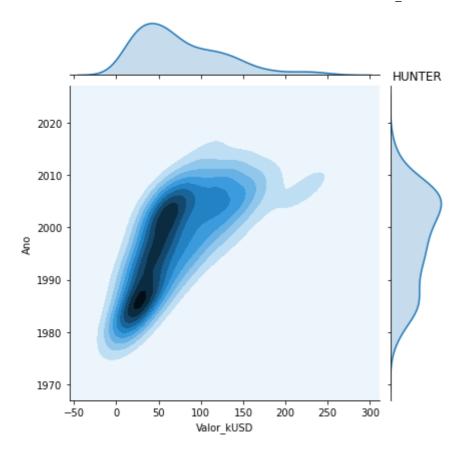
fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=hunter["Valor_kUSD"], y=hunter["Ano"], kind="kde")
plt.title("HUNTER")
plt.show()

fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=catalina["Valor_kUSD"], y=catalina["Ano"], kind="kde")
plt.title("CATALINA")
plt.show()
```

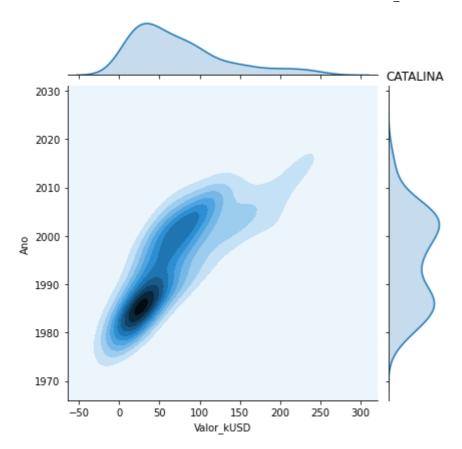
<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



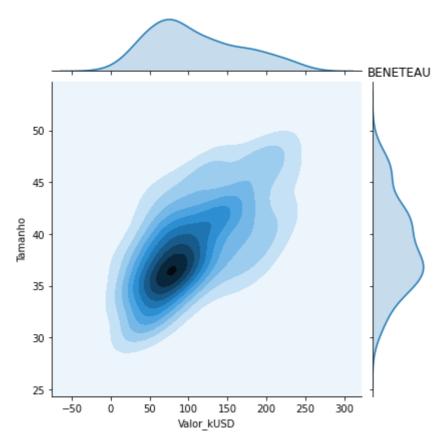
In [122]:

```
fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=beneteau["Valor_kUSD"], y=beneteau["Tamanho"], kind="kde")
plt.title("BENETEAU")
plt.show()

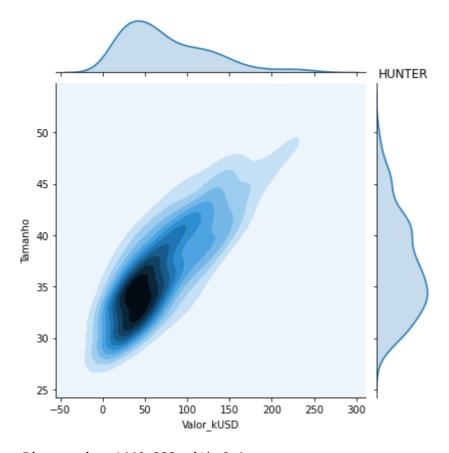
fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=hunter["Valor_kUSD"], y=hunter["Tamanho"], kind="kde")
plt.title("HUNTER")
plt.show()

fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=catalina["Valor_kUSD"], y=catalina["Tamanho"], kind="kde")
plt.title("CATALINA")
plt.show()
```

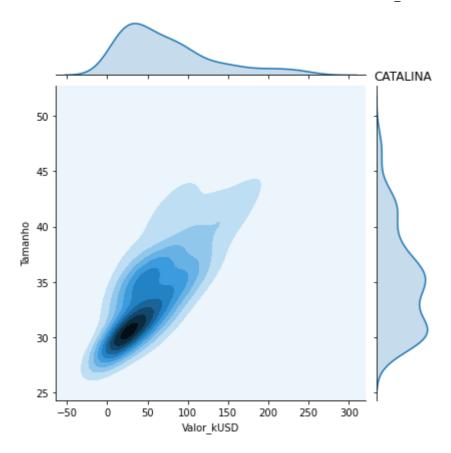
<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



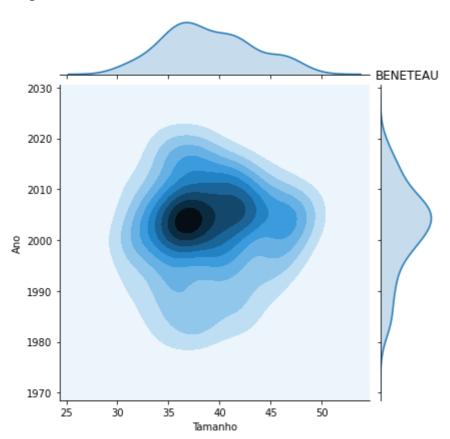
In [123]:

```
fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=beneteau["Tamanho"], y=beneteau["Ano"], kind="kde")
plt.title("BENETEAU")
plt.show()

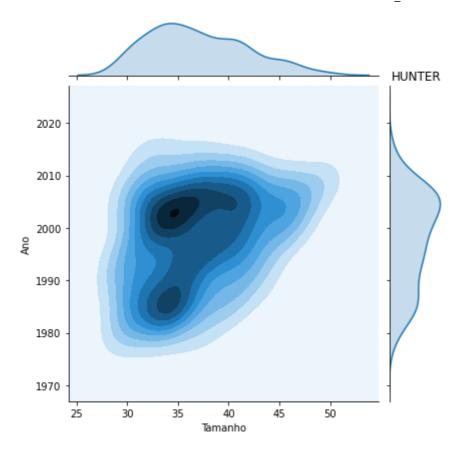
fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=hunter["Tamanho"], y=hunter["Ano"], kind="kde")
plt.title("HUNTER")
plt.show()

fig = plt.figure(figsize = (20,4))
sns.jointplot(x=catalina["Tamanho"], y=catalina["Ano"], kind="kde")
plt.title("CATALINA")
plt.show()
```

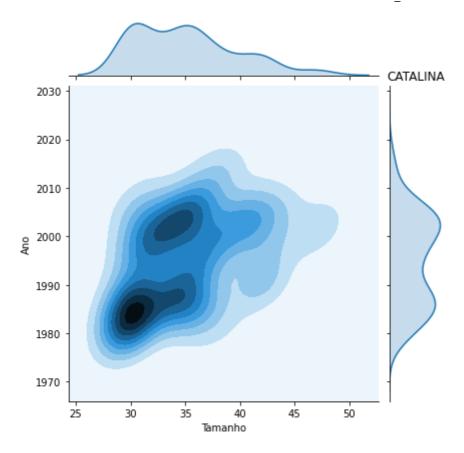
<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



<Figure size 1440x288 with 0 Axes>



In []:

```
lista_marcas_cooke = data3['Marca'].value_counts()
```

In []:

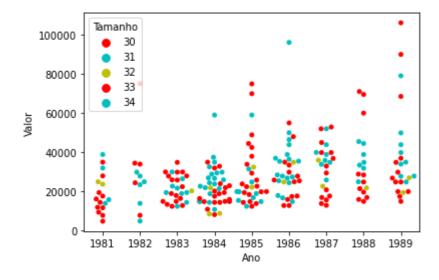
É isto ai, pessoal.

#Da para brincar mais, e na próxima versão eu vou apresentar alguns
#dados interessantes sobre outras características das embarcações.
#vou fechar com um exemplo. Obrigado pelo seu tempo, bons ventos!! Cooke!

In [131]:

Out[131]:

<matplotlib.axes._subplots.AxesSubplot at 0x1bfd14e1e88>



In []: