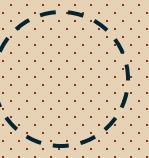


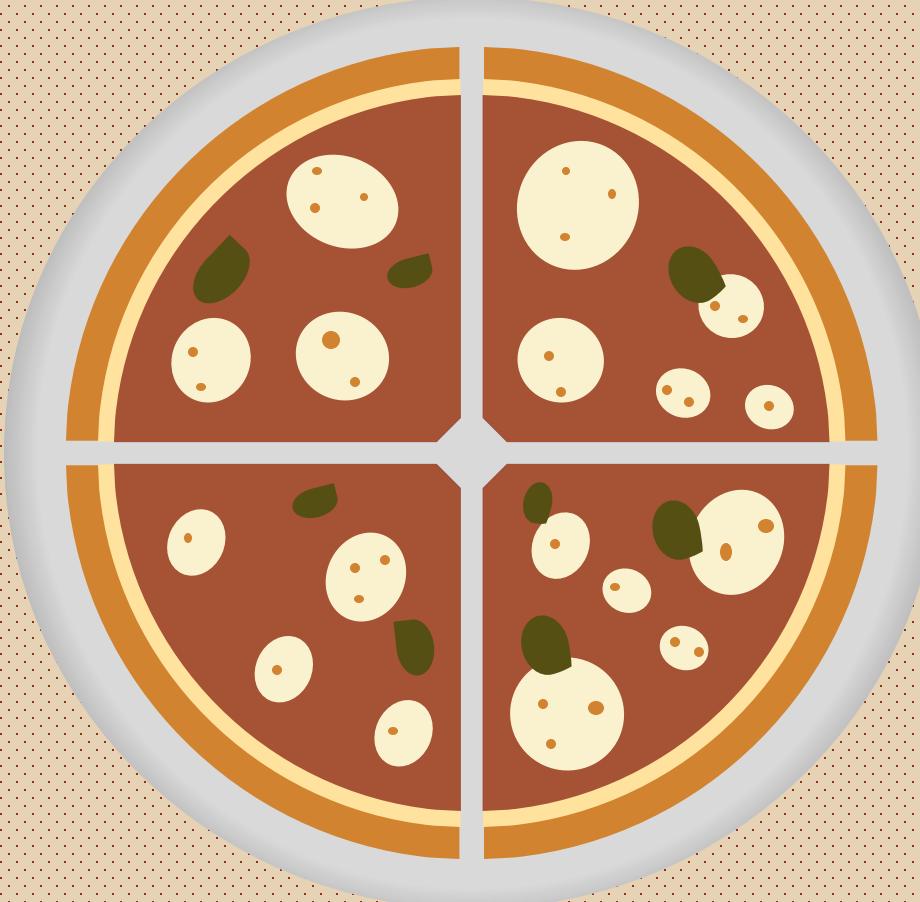
Quanto costa davvero una Pizza negli Stati Uniti?



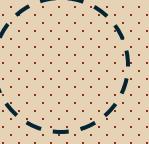
00 Indice



01 Dati e  
preparazione



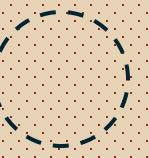
Le evidenze 02  
statistiche



03 La geografia  
dei prezzi

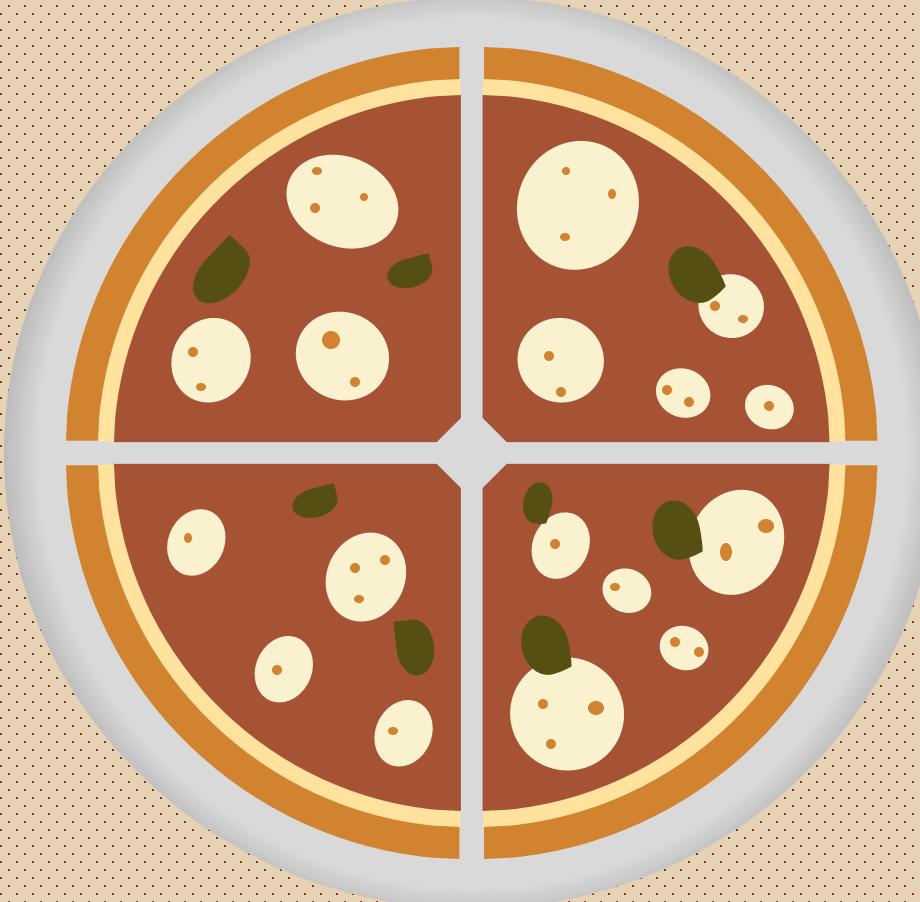
Oltre l'analisi 04  
esplorativa





# 01 Dati e preparazione

03 La geografia  
dei prezzi



Le evidenze 02  
statistiche

Oltre l'analisi 04  
esplorativa



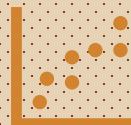
# 01 Il dataset



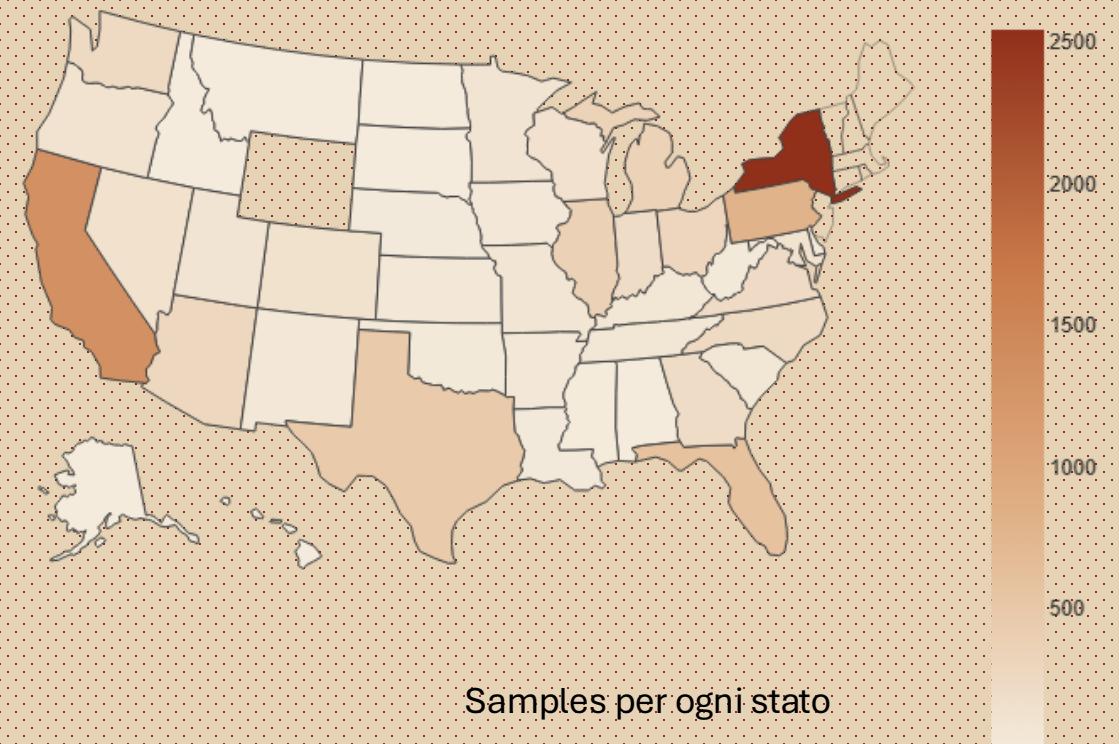
Dataset su item di menu  
ristoranti di pizza negli Stati  
Uniti



Ogni campione rappresenta un  
item di menu



Distribuzione geografica  
eterogenea delle osservazioni.



Samples per ogni stato

## 01 Un campione del dataset

Ogni riga del dataset rappresenta un singolo item di menu.

Le informazioni descrivono il piatto, il ristorante e il contesto geografico.

Ristorante	Shotgun Dan's Pizza
Città	Sherwood
Stato	AR
Paese	Stati Uniti
Nome item	Cheese Pizza
Categoria	Pizza
Prezzo	\$25.00
Valuta	USD

Esempio di campione

# 01 Preprocessing

**Rimozione** di una quota limitata di osservazioni (~ 2%) dovuta a **outliers** o non utilizzabili.



**Uniformazione** delle informazioni di prezzo per rendere confrontabili gli item di menu.



**Associazione** degli item al contesto geografico per consentire analisi territoriali dei **prezzi**.



## 01 Pulizia semantica delle categorie

I nomi degli item di menu presentano una **forte variabilità testuale**, anche quando descrivono lo stesso prodotto.

È stata applicata una procedura di **clustering**, con un transformer, per ricostruire delle etichette più «standard».

Veggie Pesto Pizza Wrap	Pesto Pizza
Tony's Tuna Fish Pizza	Salmon Pizza
Steak, Steak, Steak Pizza!	Pizza Steak
Specialty Gluten Free Pizza	Gluten Free Pizza

*Prima e dopo il clustering*

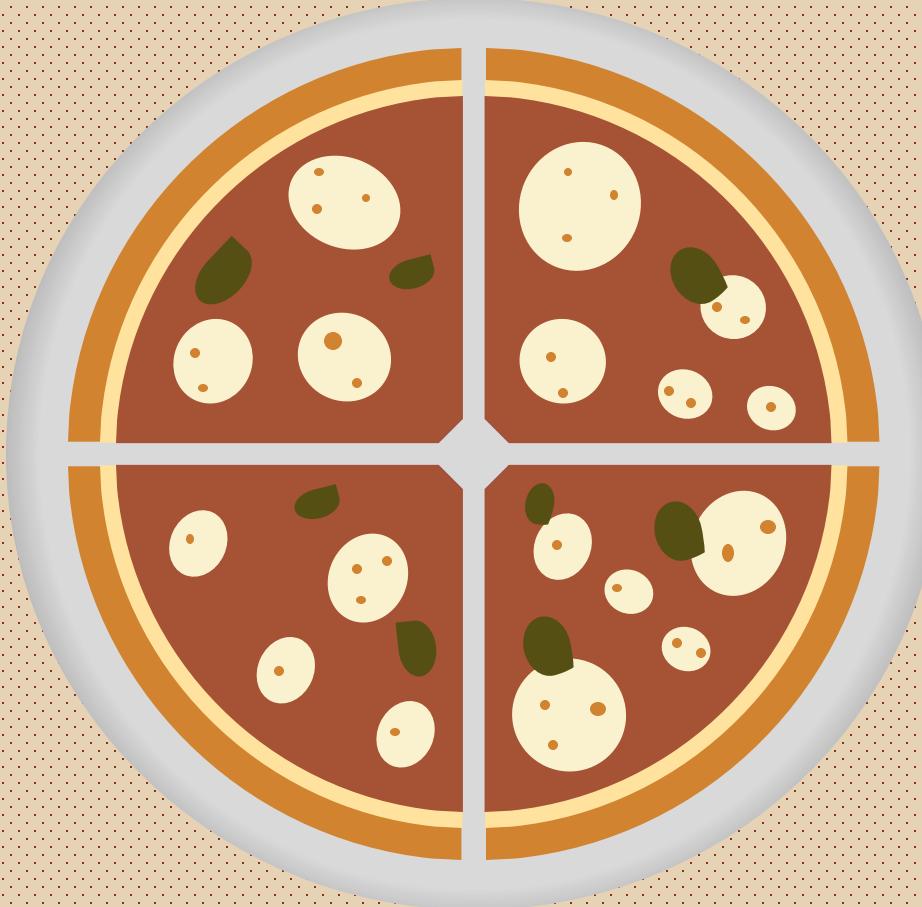
03 Indice

01 Dati e  
preparazione

Le evidenze 02  
statistiche

03 La geografia  
dei prezzi

Oltre l'analisi 04  
esplorativa



## 02 Prezzi in città costiere vs interne

$H_0$

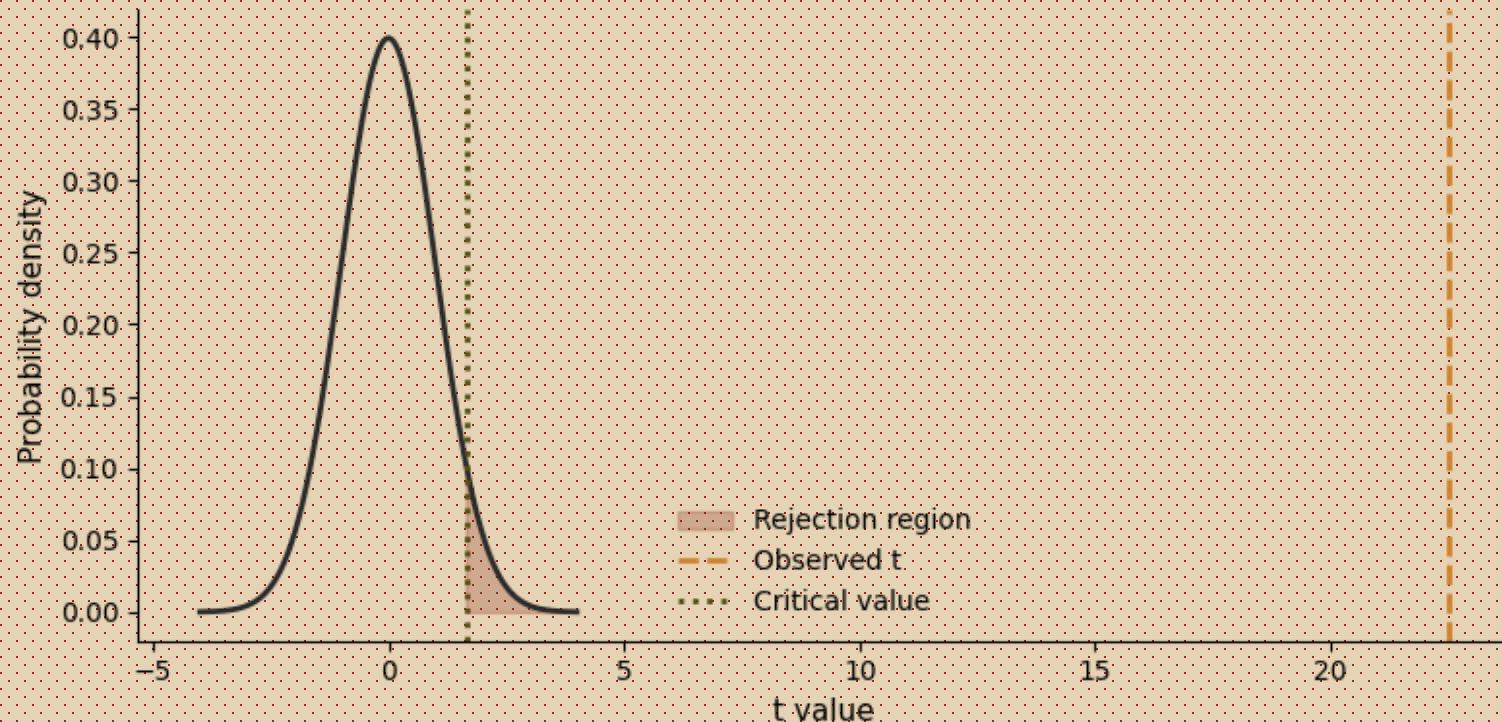
I prezzi medi sono **uguali** sia nelle città costiere che interne.

$H_a$

Le città costiere hanno prezzi, in media, più **alti**.



Evidenza statistica **forte** a favore di  $H_a$  ( $p - value \ll 0.05$ ).



## 02 Media uguale tra categorie

$H_0$

Tutte le medie sono **uguali** tra categorie.

$H_a$

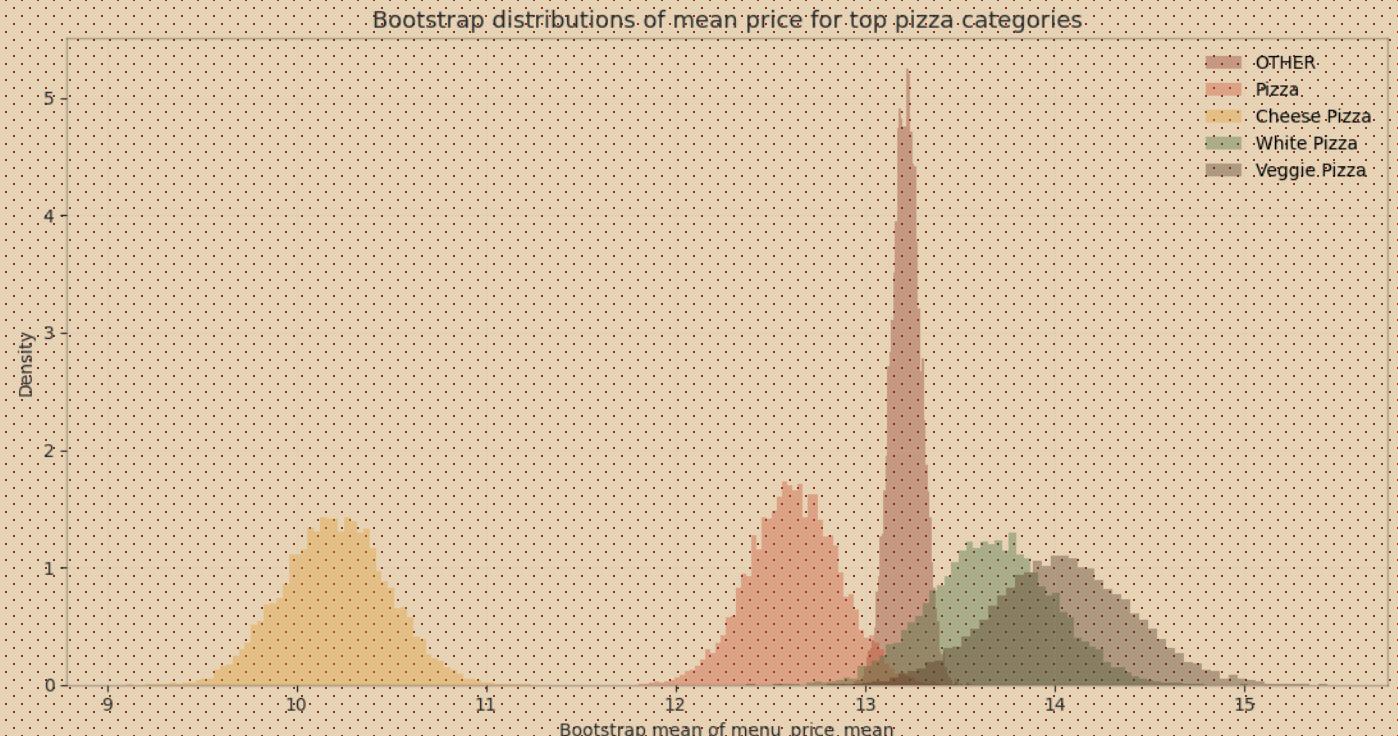
Almeno una media è **diversa**.

### ANOVA

- $F = 22.48$
- $p \ll 0.05 \rightarrow$  rifiuto  $H_0$

### Bootstrap

conferma la **separazione**  
delle medie tra categorie



## 02 Regressione lineare sui prezzi

### Quantile Regression

$$\min_{\beta} \sum_i \rho_{0.5}(y_i - x_i^T \beta)$$

$\beta = 0.5$

Ogni unità aggiuntiva di complessità del menu aumenta il prezzo tipico di circa 0.50 \$

$R^2 \approx 0.96$

Il modello spiega quasi tutta la variabilità osservata.



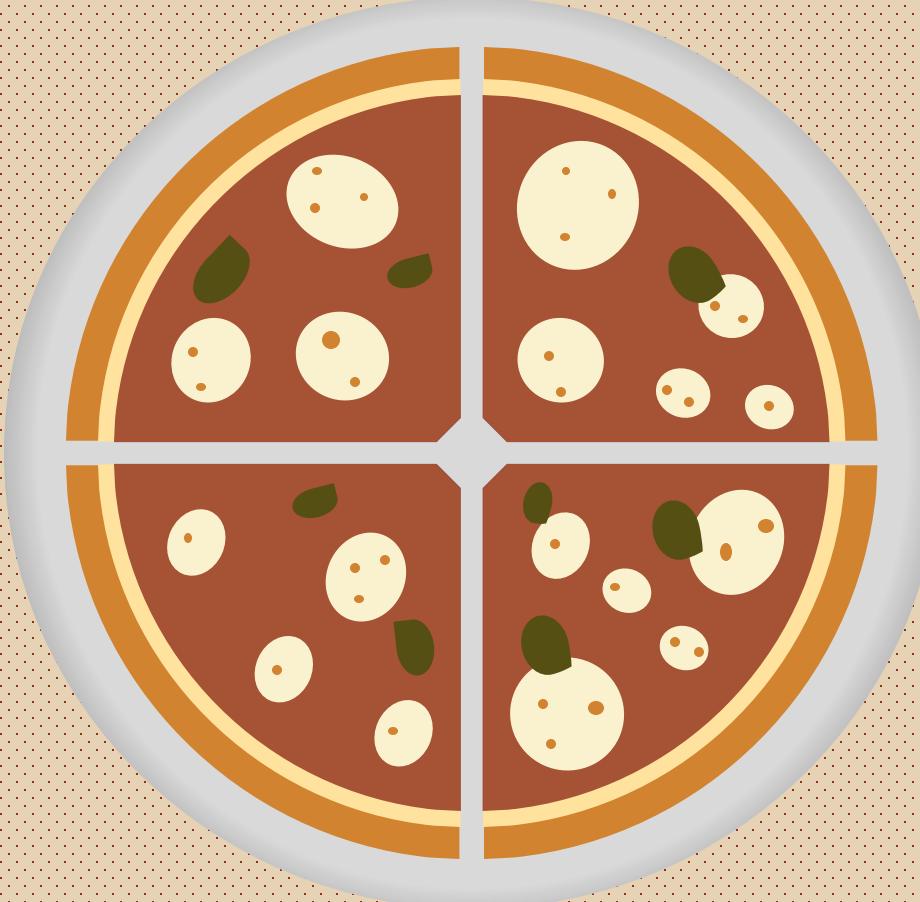
**02** Indice

**01** Dati e  
preparazione

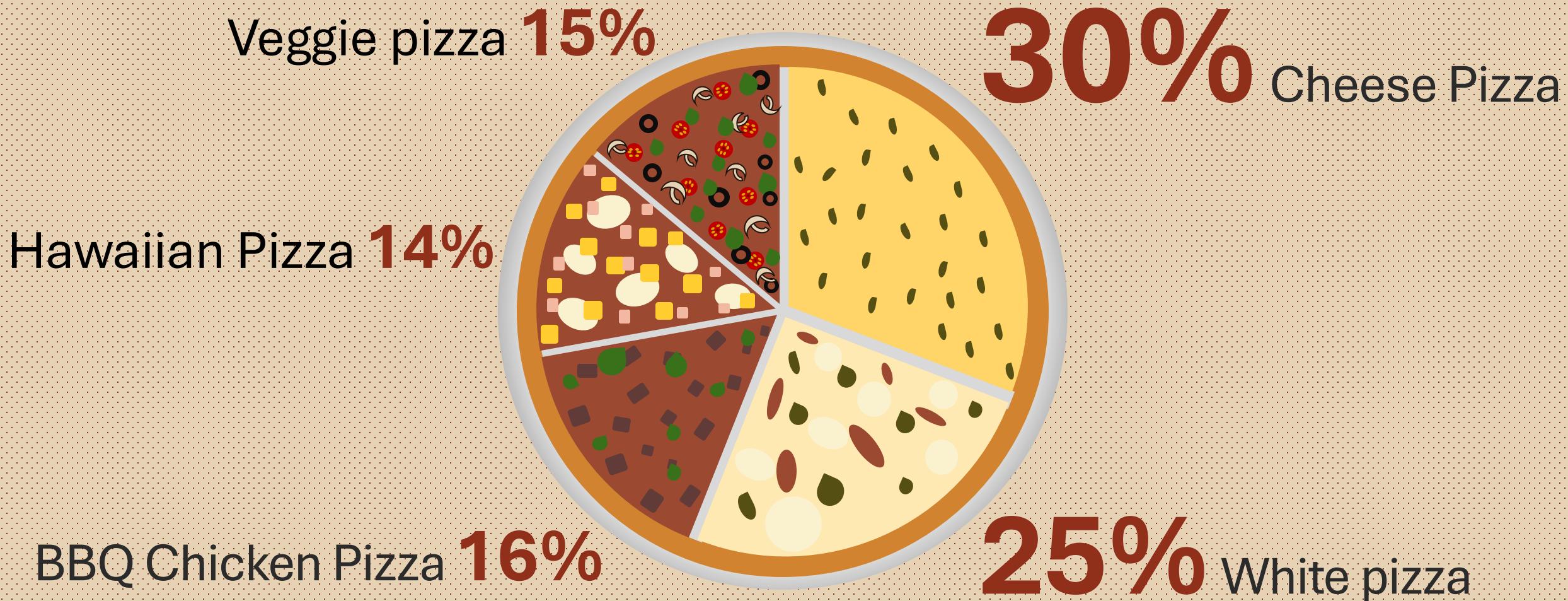
Le evidenze **02**  
statistiche

**03** La geografia  
dei prezzi

Oltre l'analisi **04**  
esplorativa



### 03 Quali sono le pizze più comprate?



## 03 Città Costiere VS Interne

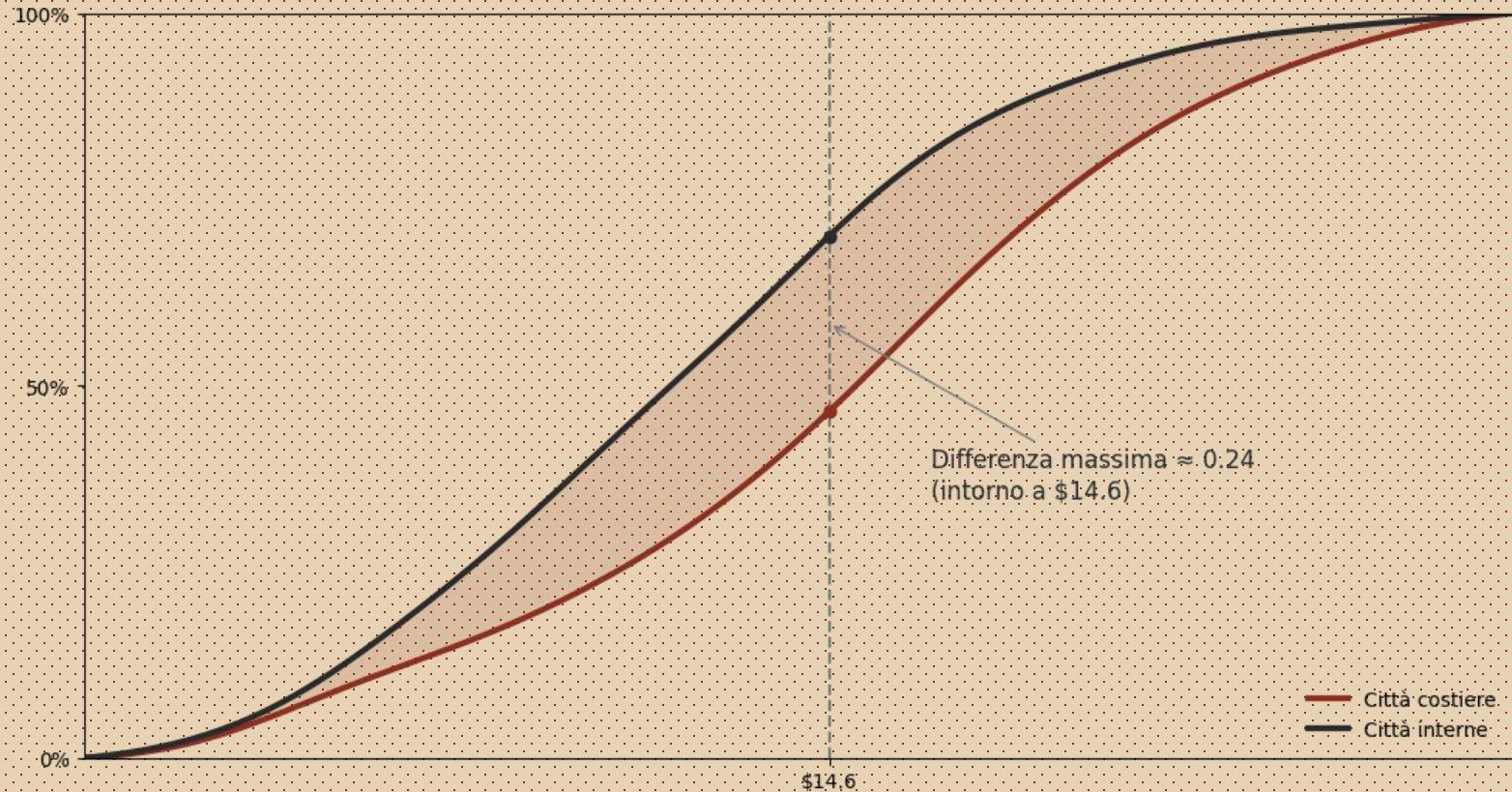


Identificazione delle città costiere tramite formula di **Haversine** a 50 km dalla costa USA.



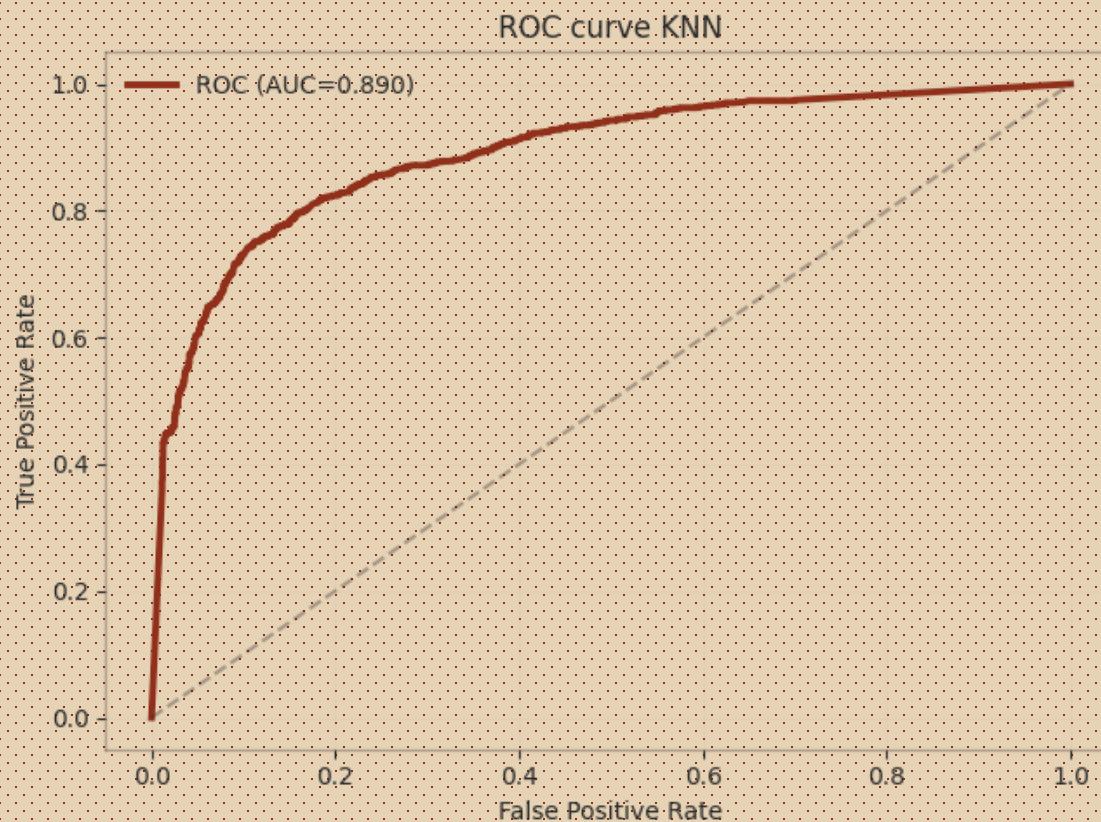
La ECDF mostra una separazione **consistente**, quindi una differenza sistematica.

ECDF su minimo dei prezzi di menù



## 03 KNN: geografia e prezzo

Il modello cattura efficacemente i pattern locali nei dati ( $AUC = 0.894$ ).



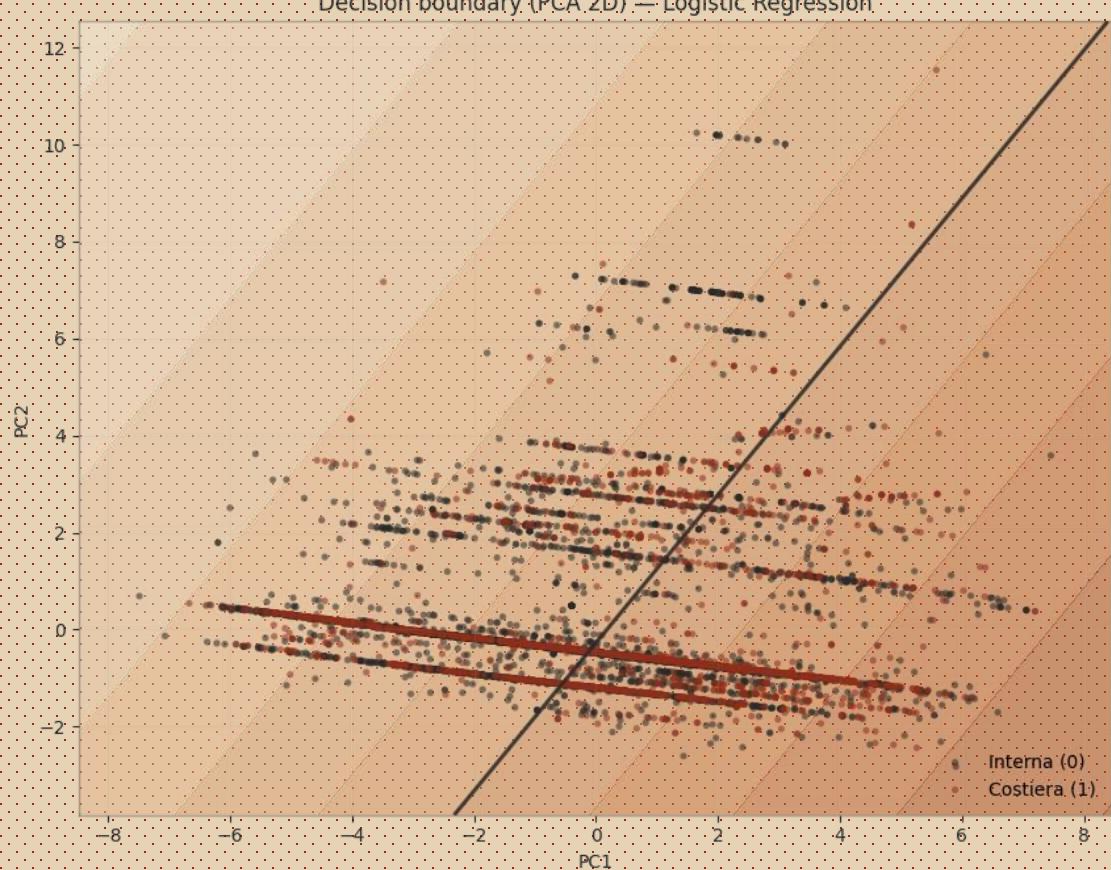
	Città interne	Città costiere
Precision	0.88	0.78
Recall	0.90	0.74

Confusion Matrix

		Preddetto	
		Internal	Coastal
Reale	Internal	1649	193
	Coastal	233	670
		Preddetto	Reale
		Internal	Coastal

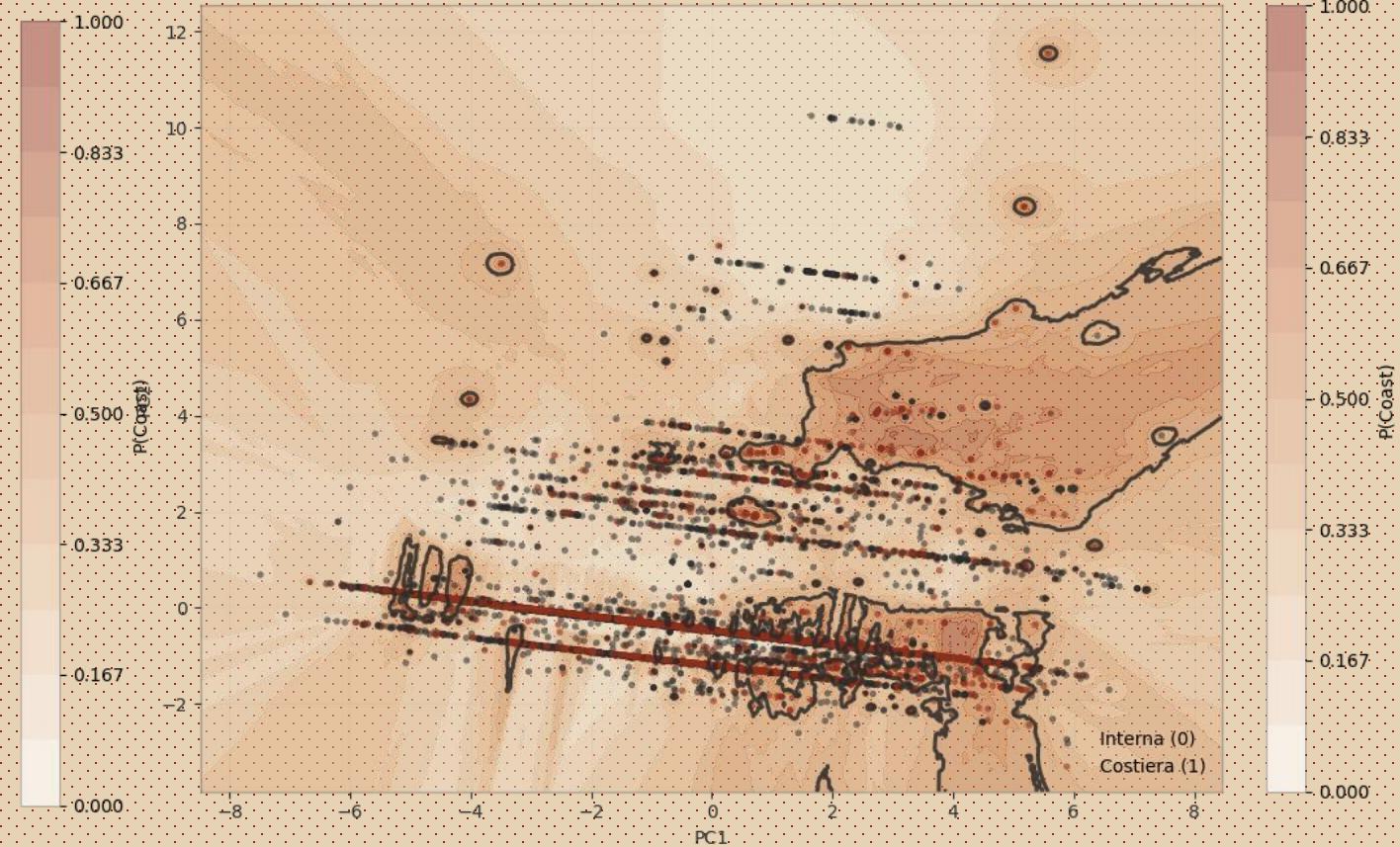
# 03 Decision Boundaries

Decision boundary (PCA 2D) — Logistic Regression



Regressore logistico

Decision boundary (PCA 2D) — KNN (k=49, distance)



KNN

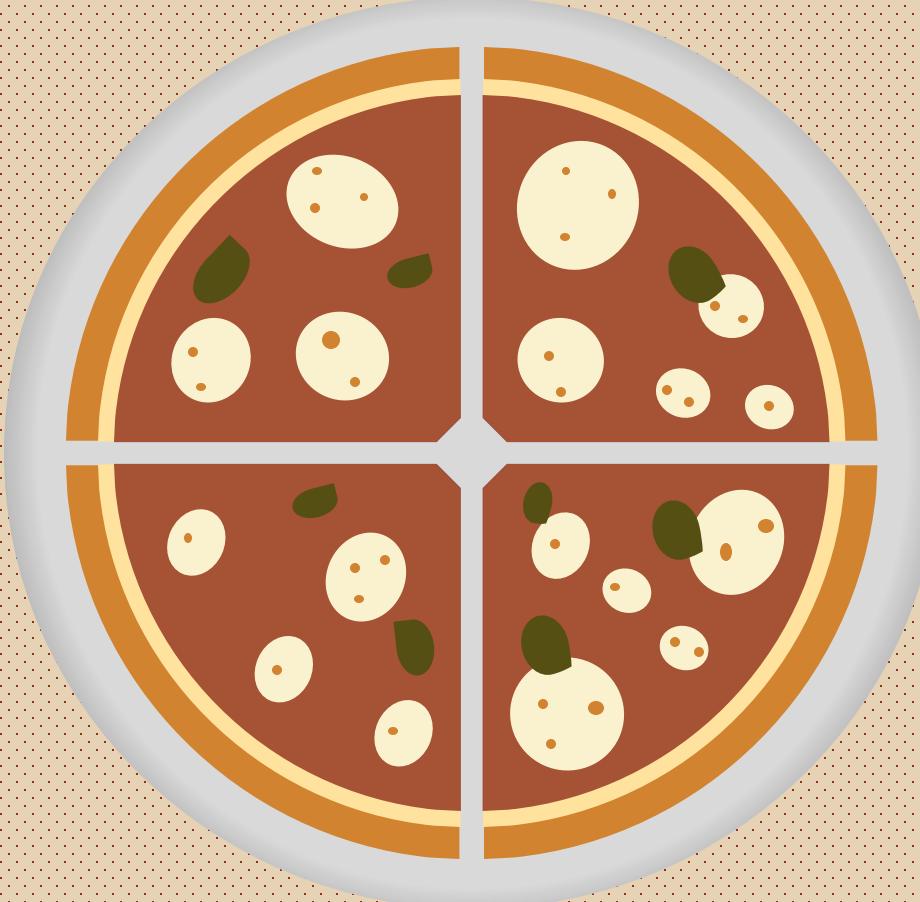
## 04 Indice

01 Dati e  
preparazione

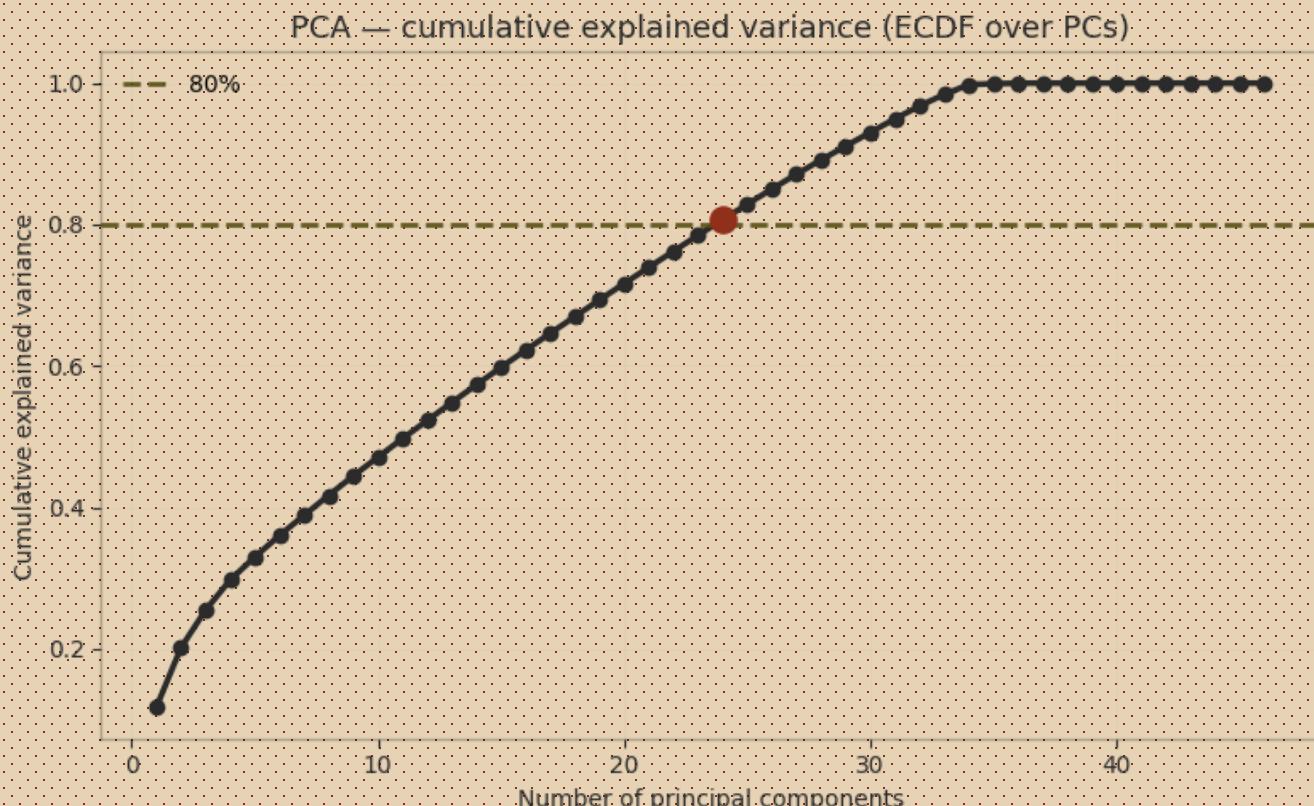
03 La geografia  
dei prezzi

Le evidenze 02  
statistiche

Oltre l'analisi 04  
esplorativa

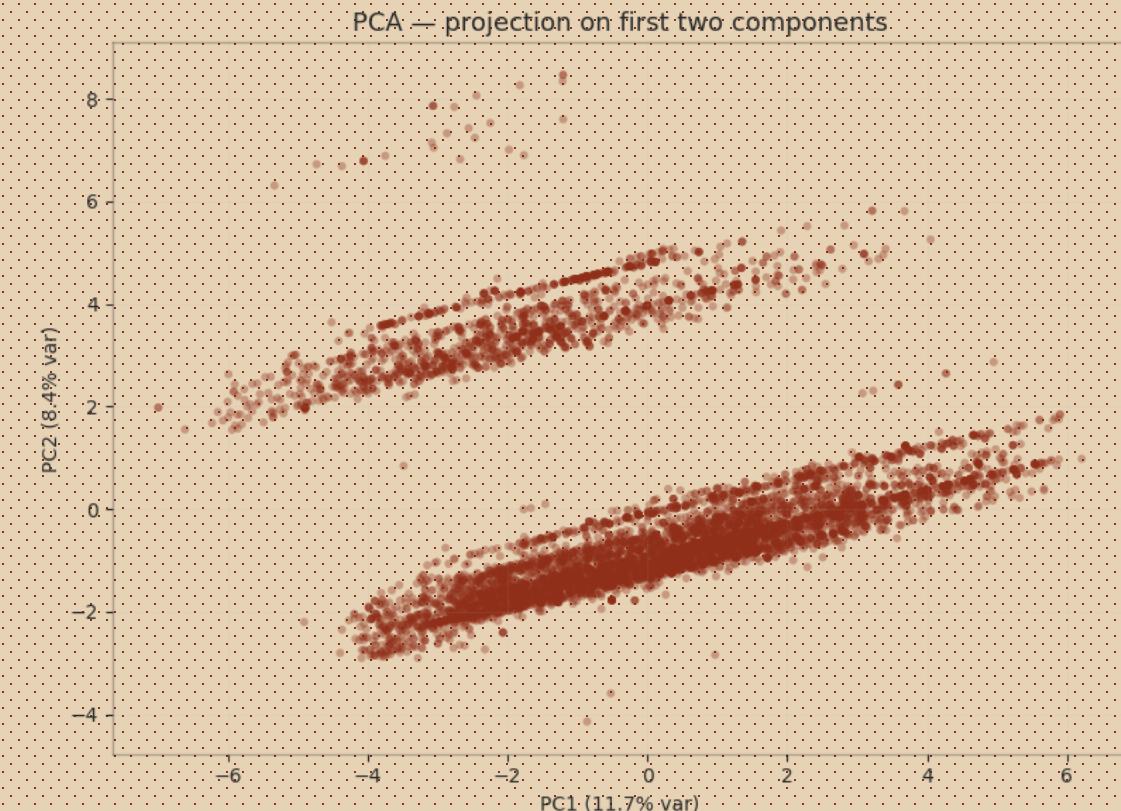


## 04 PCA – Riduzione della dimensionalità



PC1 – 11.7 %

Livello dei prezzi dell'item.



PC2 – 8.4 %

Aampiezza del range di prezzo del ristorante.

## 04 Clustering – Gaussian Mixture Model

### BIC

Scelta del numero di Cluster.

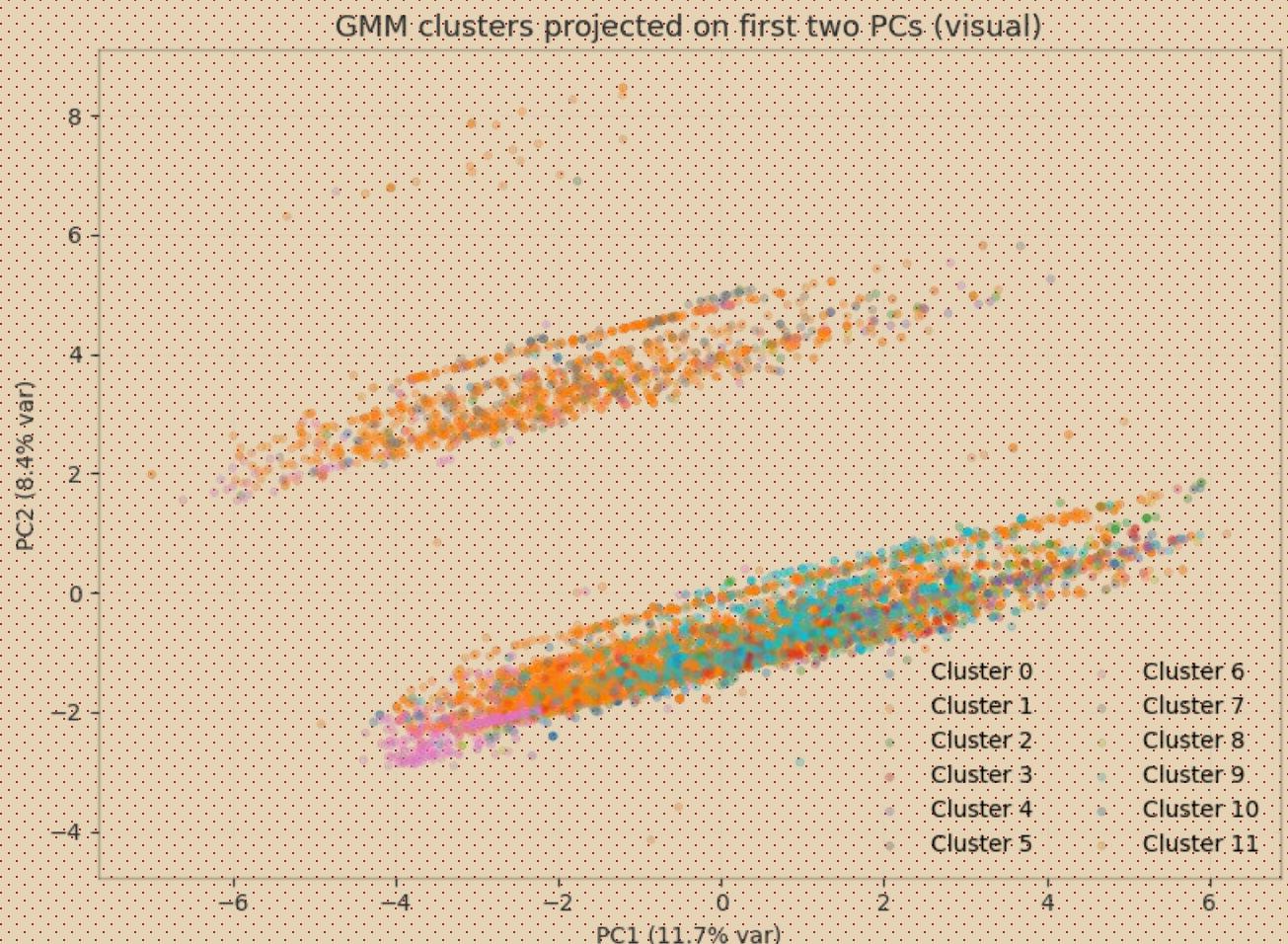
$$B = -2 \log L + p \log n$$

### Interpretazione

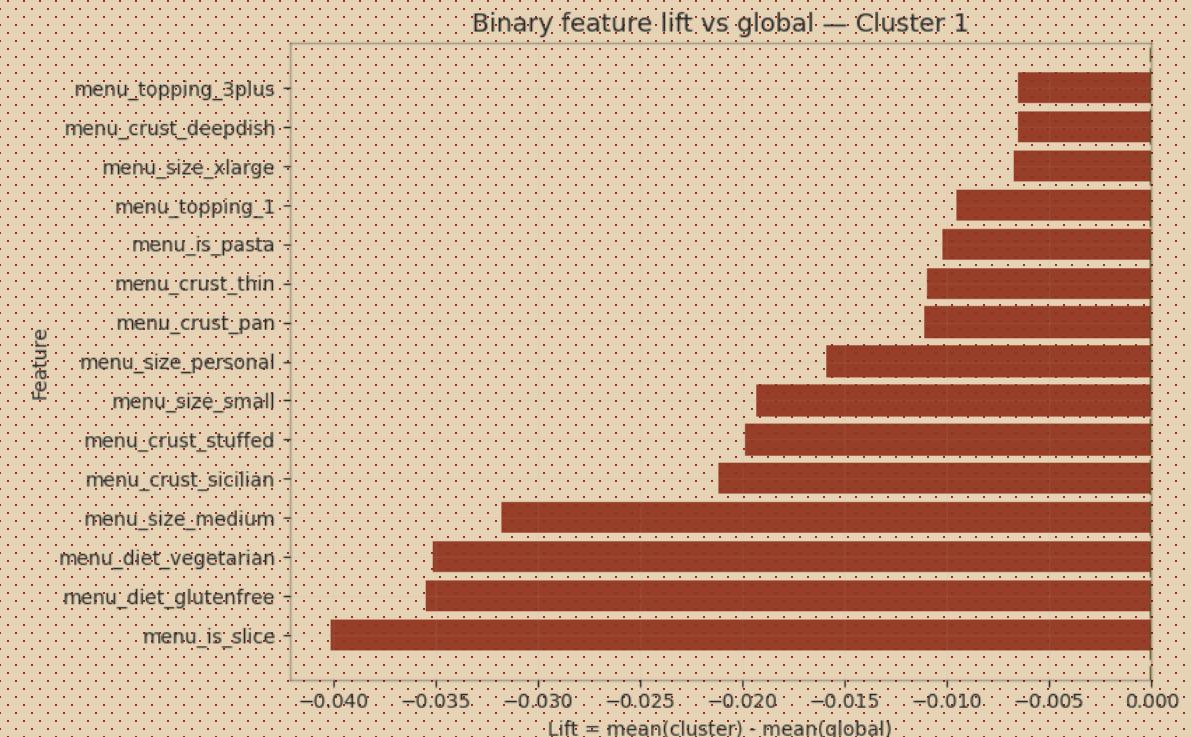
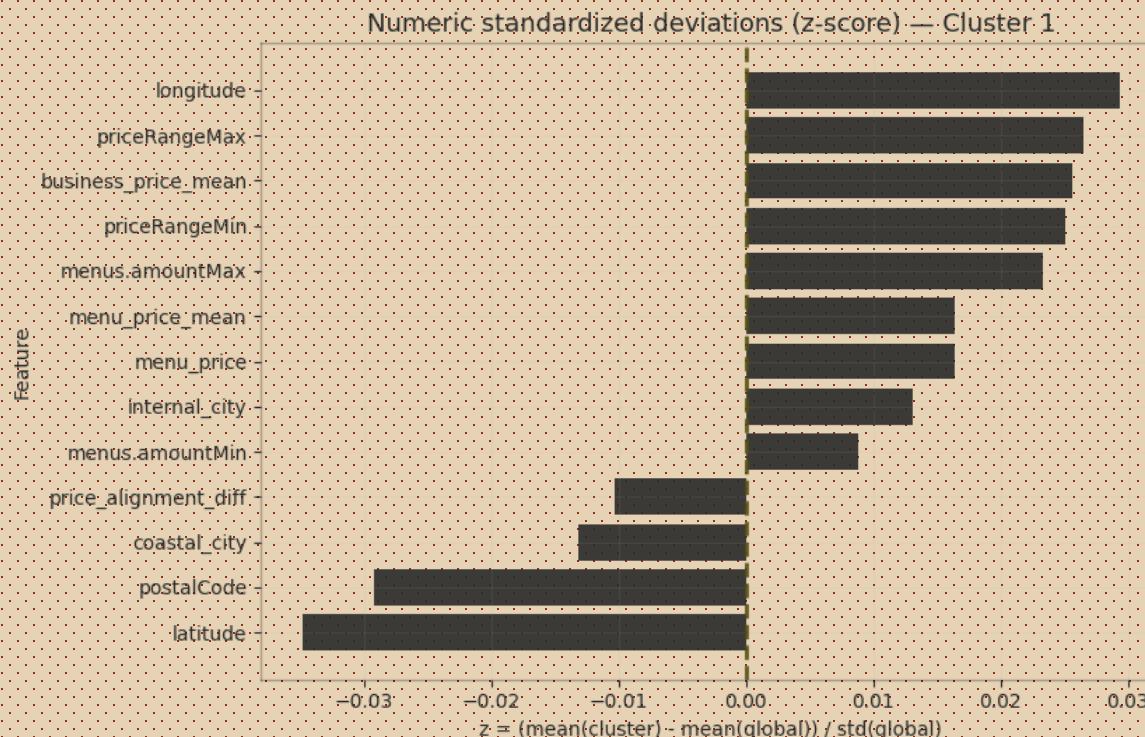
I cluster sono molto **specializzati** tra loro,  
in quanto le dimensioni hanno una  
variabilità **elevata**.

### Top 5 cluster

1. 6817
2. 734
3. 407
4. 398
5. 207



## 04 Clustering –Cluster Maggioritario



### Caratteristiche principali

Questo cluster ha un'assenza di forti specializzazioni nel menu. I prezzi e range sono vicini alla media globale.

### Ruolo nel clustering

Cluster di riferimento utilizzato per confrontare e interpretare i cluster più piccoli e specializzati.

00 Indice

01 Dati e  
preparazione

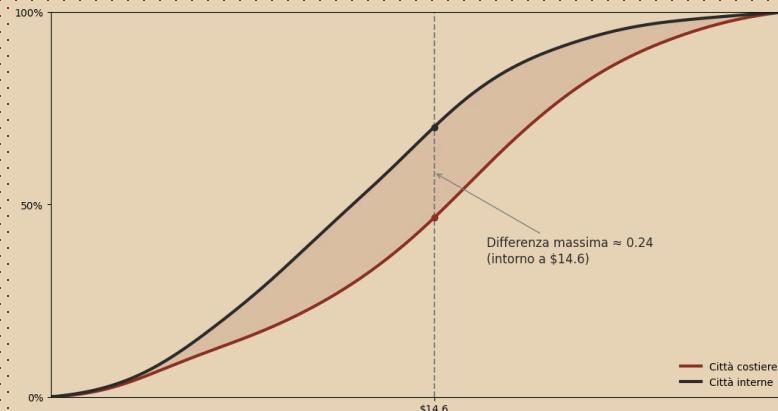
03 La geografia  
dei prezzi

Le evidenze 02  
statistiche

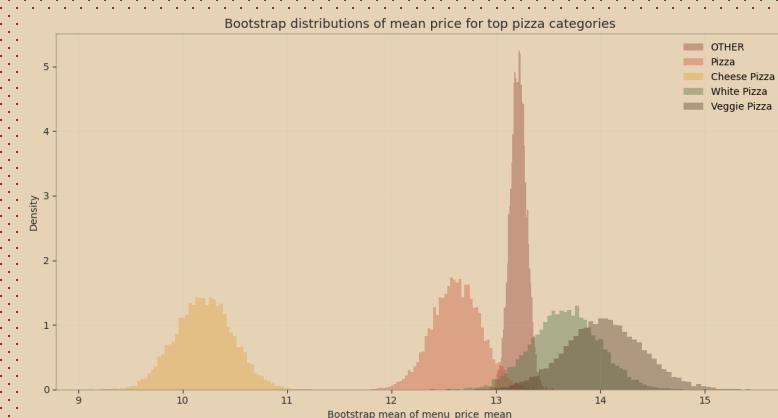
Oltre l'analisi 04  
esplorativa



# 05 Riepilogo - Quanto costa davvero una pizza negli USA?



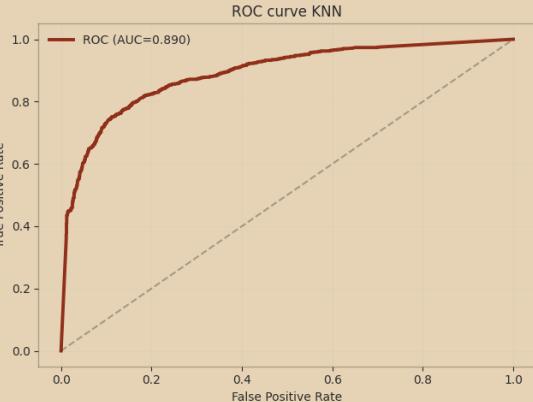
Città costiere vs interne



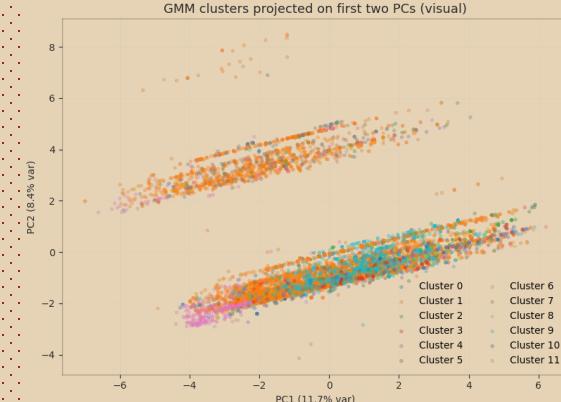
Media dei prezzi delle categorie diverse



Associazione forte tra prezzo e menù



I modelli catturano i pattern geografici



Esiste un cluster maggioritario

## 05 Un esempio reale

Fake

15%

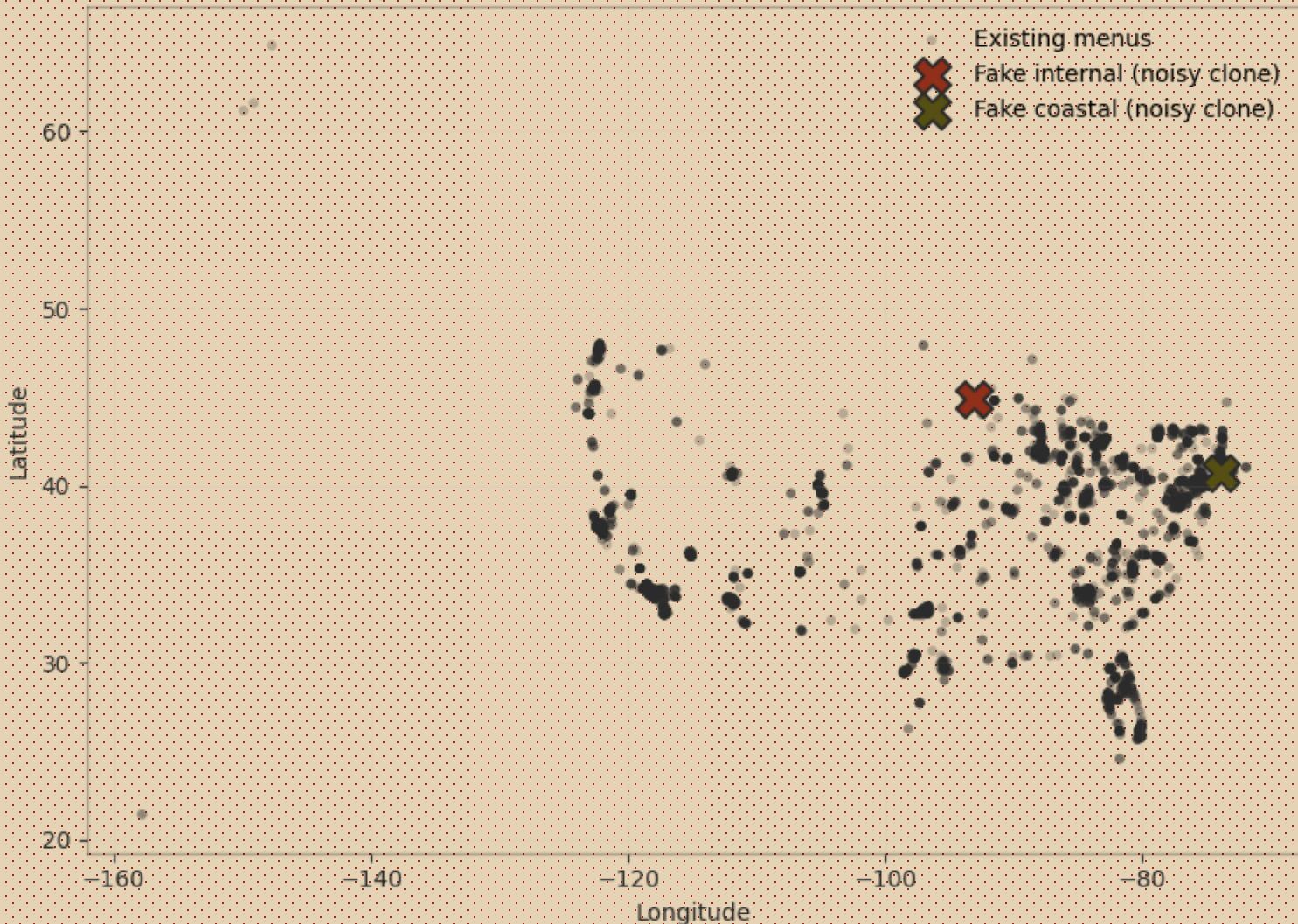
KNN

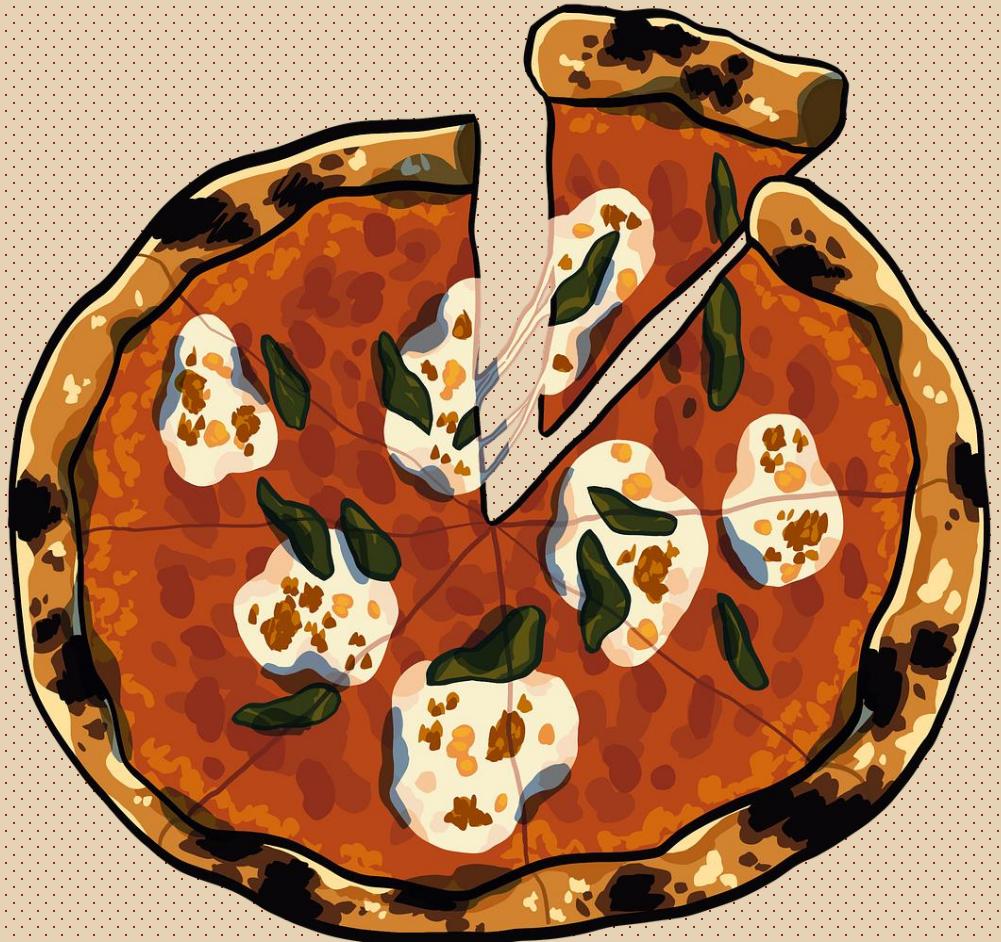
Item di menù  
generato a partire  
dai dati.

Livello di incertezza.

Il KNN ha classificato:  
- Costiera: 87%  
- Interna: 97%

Sampled fake rows: internal vs coastal (same plot)





# THANKS!

Emanuele Galiano

Corso di Fondamenti di  
Analisi dei dati



Università  
di Catania